

الاحصاء والتّربويّ

يَدَوْنًا وَيَسْتِخْدَم SPSS



أ.د. / حمّاد جَغَام



ج



mohamed khatab

www.books4allad.com

<https://t.me/kotokhatab>

الاختصاص والتربوي يدوتيا وباستخدام SPSS

أ.د/ حجاج غانم

كلية التربية بقنا
جامعة جنوب الوادي

علاء الكتب

غاتم ، حجاج .
الإحصاء التريوى يدويا وبإستخدام SPSS / حجاج غاتم . ط 1 . -
القاهرة : عالم الكتب ، 2008 م .
620 ص ، 24 سم (مجلد)
تدمك : 3 - 621 - 232 - 977
1- التعلیم - الطرق الاحصائية
أ - العنوان

370.182

عالم الكتب

نشر . توزيع . طباعة

❖ الإدارة :
16 شارع جواد حسنى - القاهرة
تليفون : 23924626
فاكس : 0020223939027

❖ المكتبة :
38 شارع عبد الخالق ثروت - القاهرة
تليفون : 23926401 - 23959534
ص . ب 66 محمد فريد
الرمز البريدى : 11518

❖ الطبعة الأولى
1429 هـ - 2008 م

❖ رقم الإيداع 1737 / 2008

❖ الترقيم الدولى I.S.B.N

3 - 621 - 232 - 977

❖ الموقع على الإنترنت : WWW.alamalkotob.com

❖ البريد الإلكتروني : info@alamalkotob.com

بِسْمِ اللَّهِ الرَّحْمَنِ الرَّحِيمِ

وَقُلْ رَبِّ زِدْنِي عِلْمًا

صدق الله العظيم

من الآية (١١٤) من سورة طه

أهدى هذا الكتاب

إلى.....

جامعتى التى تعلمت فيها

جامعة جنوب الوادى

هذا الكتاب

لقد نبعت الفكرة الرئيسية لهذا الكتاب من طبيعة العصر الحالى الذى نعيش فيه و الذى تسيطر عليه التكنولوجيا بصورة فاقت الخيال فى كافة المجالات و العلوم و من هذه العلوم علم الإحصاء *Statistics* حتى رأينا أن هناك برامج جاهزة على الكمبيوتر لإجراء المعالجات الإحصائية المختلفة (المتوسط - الوسيط - المنوال - معامل الارتباط - اختبارات - اختبار ف - تحليل الانحدار - الاختبارات اللابارامترية إلى آخره من المعالجات الإحصائية) .

و من ثم رأى المؤلف ثمة فائدة قد تعود على القارئ إذا تم تزويده بكيفية إجراء المعالجات الإحصائية يدوياً *Manually* وكذلك الكترونياً باستخدام إحدى البرامج الإحصائية حتى تتسع دائرة الفهم لدى القارئ أو الباحث أو المهتم بعلم الإحصاء.

و على ذلك تم عرض الأسلوب الإحصائى و كيفية حسابه يدوياً من خلال أمثلة نفسية و تربوية ، ثم تم تزويد القارئ بالطريقة الالكترونية لإجراء نفس المعالجة الإحصائية عن طريق الكمبيوتر متمثلاً فى إحدى البرامج الإحصائية و هو برنامج *SPSS*

مقدمة الكتاب

لقد نبعت الفكرة الرئيسية لهذا الكتاب من طبيعة العصر الحالى الذى نعيش فيه و الذى تسيطر عليه التكنولوجيا بصورة فاقت الخيال فى كافة المجالات و العلوم و من هذه العلوم علم الإحصاء *Statistics* حتى رأينا أن هناك برامج جاهزة على الكمبيوتر لإجراء المعالجات الإحصائية المختلفة (المتوسط - الوسيط - المنوال - معامل الارتباط - اختبارات - اختبار ف - تحليل الانحدار - الاختبارات البارامترية إلى آخره من المعالجات الإحصائية) .

و من ثم رأى المؤلف ثمة فائدة قد تعود على القارئ إذا تم تزويده بكيفية إجراء المعالجات الإحصائية يدوياً *Manually* و كذلك الكترونياً باستخدام إحدى البرامج الإحصائية حتى تتسع دائرة الفهم لدى القارئ أو الباحث أو المهتم بعلم الإحصاء.

و على ذلك تم عرض الأسلوب الإحصائى و كيفية حسابه يدوياً من خلال أمثلة نفسية و تربوية . ثم تم تزويد القارئ بالطريقة الالكترونية لإجراء نفس المعالجة الإحصائية عن طريق الكمبيوتر متمثلاً فى إحدى البرامج الإحصائية و هو برنامج *SPSS* ، و يؤمن المؤلف بالأهمية القصوى لكلا الطريقتين (اليدوية و الالكترونية) على حد سواء ، ففى الوقت الذى تتيح فيه الطريقة اليدوية الفرصة للقارئ أن يفهم كيفية إجراء المعالجة الإحصائية و تفاصيلها خطوة بخطوة مما يساعده على فهم الأسلوب الإحصائى و تفسير النتيجة الإحصائية المستخرجة و فهم معناها و مدلولها و مغزاها النفسى و التربوى ، نجد أيضاً وجود أهمية قصوى للطريقة الالكترونية لأنها تضمن الدقة فى إجراء المعالجة الإحصائية بشرطة سلامة تغذية الكمبيوتر بالبيانات ، و كذلك توفر الوقت و الجهد بصورة ملحوظة فالطريقة الالكترونية لا تكلف الباحث إلا الوقت و الجهد اللازمين لإدخال البيانات المراد معالجتها إحصائياً ومراجعتها و بعد ذلك يمكن إجراء العديد من المعالجات الإحصائية على هذه البيانات و بصورة أسرع و أدق بمراحل من الطريقة اليدوية ، و هى امتداد طبيعى للتطور التكنولوجى الذى نعيش فيه . و يوجه المؤلف رسالة إلى الباحثين و المهتمين بعلم الإحصاء بضرورة فهم الطريقتين معاً اليدوية و الالكترونية على حد سواء ، فهما جناحان لطائر يسمى متمرس الإحصاء *statistics experienced* ، فإذا افتقد شخص

إحدى الجناحين سيفتقد صفة التمرس في الإحصاء ، حيث أن الباحث مثلاً الذي يجيد إجراء المعالجات الإحصائية يدوياً بدون وجود سابق معرفة بالبرامج الإحصائية المعدة لمعالجة البيانات بدقة و توفير الوقت و الجهد هذا الباحث ما من شك ينقصه الكثير في عالم الإحصاء، و العكس صحيح أيضاً فالباحث الذي لديه معرفة و خبرة بالبرامج الإحصائية و كيفية تشغيلها دون وعى و فهم لطبيعة المقاييس الإحصائية و كيفية حسابها يدوياً سيصبح حتماً عرضة لما يسمى بآلية البيانات دون فهم مغزاها النفسى و التربوى و سيفتقد القدرة على المفاضلة بين الأساليب الإحصائية المناسبة لتحليل البيانات و معالجتها و الكتاب الحالى عبارة عن ستة فصول الأول يعرض نبذة مختصرة عن برنامج SPSS و أهم نوافذه، أما الفصل الثانى عبارة عن شرح لبعض المفاهيم الإحصائية ، أما الفصل الثالث فيتعرض لجدولة البيانات الإحصائية و توزيعها و تنظيمها يدوياً و باستخدام برنامج *spss11* ، و الفصل الرابع يقدم كيفية تمثيل العرض البيانى للبيانات المتحصل عليها يدوياً و باستخدام *spss11* ، أما الفصل الخامس فيتعرض للمقاييس الإحصائية الوصفية (المتوسط-الوسيط-المنوال-الانحراف المعياري-معامل الارتباط و غيرها من المقاييس الإحصائية ...) و كيفية إجراء المعالجات الإحصائية لهذه المقاييس يدوياً و باستخدام *spss11* و يتعرض الفصل السادس لأساسيات الإحصاء الاستدلالي بعرض أشهر مقاييس الإحصاء الاستدلالي استخداماً و كذلك عرض البدائل اللابارامترية لهذه المقاييس و كيفية إجراء المعالجات الإحصائية لهذه المقاييس يدوياً و باستخدام *spss11* ، و أسأل الله أن أكون قد وفقت في عرض المادة العلمية لهذا الكتاب بصورة تخدم أكبر قدر من القراء و الباحثين و المهتمين بهذا المجال.

و الله من وراء القصد .

دكتور/حجاج غانم
قسم علم النفس التربوى
كلية التربية بقنا
جامعة جنوب الوادى
٢٠٠٧/١٢/٢٤

الفصل الأول

نبذة عن برنامج Spss*

أولاً: التعريف بالبرنامج:

تعد الحروف *Spss* هي الأحرف الأولى للكلمات *Statistical Product And Service Solutions* و هي تعنى المنتج الإحصائي و الحلول الخدمية، و كانت منذ عهد قريب من إصدار هذا الكتاب تسمى *Statistical Package For Social Sciences* بمعنى الحزمة الإحصائية للعلوم الاجتماعية و هي مقابلة لنفس الحروف حتى يحافظ على الاسم الذي اشتهر به البرنامج (*Spss*) ، و لعل سبب تغير التسمية هو انتشار خدمات *spss* الإحصائية في شتى المجالات و ليس مجال العلوم الاجتماعية فقط ، و هو برنامج إحصائي يستخدم في تحليل و معالجة البيانات الإحصائية الكمية و الكيفية ، و هذا البرنامج يمكن تحميله على أجهزة الكمبيوتر *Ibm* ، و كذلك أجهزة الماكنتوش *Macintosh* ، من خلال اسطوانة تتيحها شركة *Spss* ، و يعمل هذا البرنامج على بيئة النوافذ و التي سهلت من التعامل معه مقارنة بنظام *Ms-Dos* الذي كان يعمل عليه سابقاً، كما يعد هذا البرنامج من أشهر البرامج الإحصائية التي تستخدم في معالجة البيانات حيث يستخدم بواسطة العديد من المستخدمين *Users* في شتى المجالات النفسية و التربوية و الاجتماعية و الاقتصادية.

و لقد أوضح (Brace, et al. , 2006,2) أن *Spss* برنامج كمبيوتر واسع الانتشار و هو مصمم لإجراء التحليل الإحصائي للبيانات و هو يستخدم في شتى المجالات فيستخدمه الباحثون في الجامعات و العاملون في مجال علم النفس و العلوم الاجتماعية ، كما يستخدم في تحليل بيانات الشركات الكبيرة .

* على القارئ ألا يكتفى بهذه النبذة و أن يطلع على مصادر أخرى لمعرفة الكثير عن هذا البرنامج الإحصائي ، كما ينبغي معرفة أن الأساليب الإحصائية المتضمنة في هذا الكتاب ليست كل الأساليب المتضمنة في برنامج *SPSS* ، و لكن تم تناول أشهر هذه الأساليب و أكثرها تداولاً بين الباحثين و المهتمين بالمجال التربوي و النفسي .

كما أوضح (Hinton et al., 2003,xv) أن التقدم في تكنولوجيا الكمبيوتر يعني الآن أن أي فرد يمكن أن يكون لديه برنامج Spss على سطح مكتب جهازه الشخصي ، ويمكن عن طريق هذا البرنامج إنجاز تحليل إحصائي معقد على البيانات في دقائق بل ثواني و الذي كان من المستحيل على مدار سنوات عديدة مضت إنجاز هذا العمل بدون خبرة ، و أيضاً بتوافر قدر كاف من الوقت .

. و تم إنشاء أول إصدار لبرنامج spss عام ١٩٦٨ ثم توالى الإصدارات إلى أن وصل البرنامج الآن إلى الإصدار رقم spss16 ، وإذا كان من المتوقع و الطبيعي ظهور إصدارات جديدة تالية للبرنامج و بذلك فإن عدد الإصدارات سيكون دالة لتغيري الزمن و التطور التكنولوجي الذي يشهده العالم، و الآن الإصدار التي ستخضع للتطبيق في هذا الكتاب هي الإصدار رقم ١١ ، و في هذا الصدد نشير إلى إن استخدام إصدار أقدم لبرنامج Spss مما موجود حالياً شئ جائز فإصدارات Spss بينها تشابه ، و لا سيما الإصدارات الأخيرة و يكفي أن ترى جهود و آراء بعض المتخصصين في هذا المجال كالتالي:

أشار (Cramer,1994,27-28) إلى أن Spss يتطور باستمرار و في كل وقت و أن هناك إصدارات متنوعة منه يتم إنتاجها تباعاً ، و أن هذه الإصدارات ستتغير و ستستبدل بإصدارات جديدة عندما تتاح ، و حالياً(و الكلام ما زال على لسان Cramer) فإن آخر إصدار هي Spss/Pc+4.0 (و هي الإصدار المعتمدة على الكمبيوتر Pc تميزاً لها عن إصدارات أخرى في هذا الوقت تعتمد على نوع آخر من الأجهزة يسمى Mainframe) ، و هذه الإصدار الأخيرة للبرنامج تتشابه كثيراً مع الإصدارات السابقة مثل Spss/Pc+3.0 . Spss 4&Spss-X

• قدم (Babbie Et AL,2003,3) الإصدارتين Spss 11 & Spss 11.5 و أشاروا إلى أن هناك إصدارات أقدم من Spss مثل الإصدار 7 Spss و أعلى حتى الإصدار 10 Spss والتي ستختلف فيها التعليمات و الإجراءات والشاشات بقدر طفيف Slightly.

بالرغم من أن (محسوب عبد القادر ، ٢٠٠٦ ، ٢١٠) أشار إلى أن آخر إصدار لبرنامج Spss هي الإصدار Spss14 ، إلا أنه قدم بعض التطبيقات العملية في نهاية مؤلفه

لبرنامج *Spss* نى إصداره أقل من العاشرة ، وهذا واضح من النوافذ والأوامر المعروضة قدم (Pallant,2007,Viii) دليلاً للإصدار *Spss 15* و أوضح أنه يمكن استخدامه لإصدارات أقدم من ذلك .

• أوضح (Field,2005,37-38) أن تغير إصدارات *Spss* ليس بالشئ المقلق بالنسبة للمستخدم لأن الفروق بين الإصدارات طفيفة جداً ، و يعطى *Field* مثلاً بالقول أن أول إصداره قام بشرحها فى طبعة سابقة من كتابه كانت الإصدار *Spss 9* ، و بالرغم من ذلك يمكن استخدام هذه الإصدار بسهولة مع الإصدارات *Spss 7,Spss 8,Spss 10,Spss 11&Spss 12* بدون أى صعوبة . و يستطرد *Field* قائلاً أن الإصدار التى تناولها فى كتابه الحالى هى الإصدار *Spss 13* و لكن يمكن استخدامها مع إصدارات أقدم مثل *Spss 9,Spss 7.5,Spss 8* . و ظن أنه يمكن استخدام الإصدار *Spss 13* مع الإصدارات التالية التى ستظهر (*Spss 14,Spss 15&Spss 16*) . و لكن ربما يغير برنامج *Spss* كل شئ لا لشئ و لكن ليضايقنى *Spite Me*

قدم كل من (Brace, et al.,2006,Xiii) دليلاً للإصدارتين *Spss 12 & Spss 13* و أشاروا إلى أن هناك فارق بسيط بين هاتين الإصدارتين و إصدارات أقدم مثل الإصدارتين *Spss 9 & Spss 8* و اللتان تحويان بعض الفروق البسيطة

قدم كل من (Morgan & Griego,1998,Iii) دليلاً للإصدار *Spss 7.5* و توقعوا ظهور إصدارات أحدث فى المستقبل و مشابهة و قد كان .

قدم كل من (Landau & Everitt,2004,1) دليلاً للإصدار *Spss 11.0.1* و أشارا إلى أنه يمكن خلال طباعة هذا الكتاب (كتابهما) أن تظهر إصدارات حديثة لبرنامج *Spss* و لكن المؤلفين واثقان من أن التعليمات المبينة فى كتابهما سوف تفى بالغرض .

أوضح كل من (Kinnear&Gray,2004,X) أنه فى السنوات الأخيرة تم إنتاج إصدارات جديدة لبرنامج *Spss* بنجاح سريع و فيها تعديلات قليلة (و لكنها مفيدة) للإصدارات السابقة ، فمثلاً الإصدار *Spss 10* حولت نافذة البيانات إلى شاشتين هما عرض خصائص

المتغيرات *Variable View* ، و عرض البيانات *Data View* ، وتطور هذا الملحق في الإصدارات التالية للبرنامج .

ملاحظة

في ضوء الآراء التي تم عرضها سابقاً لبعض المتخصصين في مجال *Spss* نرى أنه لا توجد إصدارات دائمة للبرنامج *spss* (على الأقل حتى لحظة كتابة هذه السطور) ، نظراً للتعديل المستمر لإصدارات البرنامج كما وسبق وأوضحنا ، وعلى المستخدم الذي لديه إصدارات للبرنامج *Spss* مختلفة عن إصدارات *Spss11* (سواء أقل أو أكبر من هذه الإصدارات) ألا يقلق نظراً لوجود تشابه بين الإصدارات ولكن إدراك هذا التشابه يعتمد على قدرة المستخدم ووعيه ومثابرته في التدريب على البرنامج ولعل الكتاب الحالي يكون أداة مساعدة من ضمن الأدوات التي من الممكن أن تعين المستخدم على تعلم البرنامج .

ويمكن تقديم بعض الفروق الطفيفة بين الإصدارات *Spss11* والإصدارات الأقل من *Spss 10* مثل الإصدارات *Spss 7, Spss7.5, Spss 8 & Spss 9* كالآتي :

الإصدارات الأقل من <i>Spss 10</i>	الإصدارات ابتداء من <i>Spss 10</i>	
تحتوي على شاشة واحدة فقط تسمى <i>Data Editor</i>	تحتوي على شاشتين : شاشة تعريف المتغيرات <i>Variable View</i> وشاشة عرض البيانات <i>Data View</i>	نافذة تحرير البيانات <i>Data Editor</i>
يوجد كأول أمر فرعي ضمن أوامر قائمة <i>Data</i> ، وهو يحتوي على خصائص أقل للمتغيرات	يوجد في شاشة مستقلة كما أوضحنا تسمى <i>Variable View</i> ، وتحتوي على عدد أكبر من خصائص للمتغيرات	تعريف المتغيرات
تسمى <i>Statistics</i>	تسمى <i>Analyze</i>	القائمة الخاصة بإجراء الأساليب الإحصائية المختلفة
يأتي من : <i>Statistics>Summarize</i>	يأتي من : <i>Analyze>Descriptive Statistics</i>	الأمر الفرعي المتعلق بالإحصاءات الوصفية و التمدل من قائمة الأوامر الخاصة بإجراء الأساليب الإحصائية
أقل	أكبر	عدد الأوامر الفرعية في القوائم

و في الوقت الذي نجد فيه العديد من الجهود الأجنبية التي عرضت من قبل الباحثين و المهتمين في مجال شرح *Spss* ، نجد أيضاً أن هناك جهود عربية في هذا المجال . و البرنامج يوفر إمكانية تناقل البيانات بينه و بين برامج البيانات الأخرى و لعل أشهرها برنامج *Excel* ، و هو يعالج البيانات الإحصائية و يحللها بواسطة العديد من الأساليب الإحصائية فمثلاً لمعرفة تكرار كل بيان من البيانات المتحصل عليها نستخدم الجداول التكرارية *Frequencies Tables* ، و لمعرفة القيمة أو البيان الذي يمكن اتخاذه كنقطة مركزية معبرة عن المستوى العام نظراً لتجمع غالبية البيانات حولها نستخدم مقاييس النزعة المركزية *Central Tendency Measures* مثل المتوسط أو الوسيط أو المنوال ، و لمعرفة دلالة الفروق بين مجموعتين في متغير ما نستخدم *T-Test* أو *ANOVA* ، و لمعرفة الفروق بين متوسطات أكثر من مجموعتين في متغير أو أكثر نستخدم *ANOVA* أو *MANOVA* على الترتيب، كما يمكن استخدام البرنامج في تنفيذ المعادلات الرياضية المختلفة و في التمثيل البياني ، و هكذا فالبرنامج يحوى العديد من الأساليب الإحصائية المهمة جداً للباحث و السنول لأنها تقدم له دلالات و معاني لبياناته المتحصل عليها .

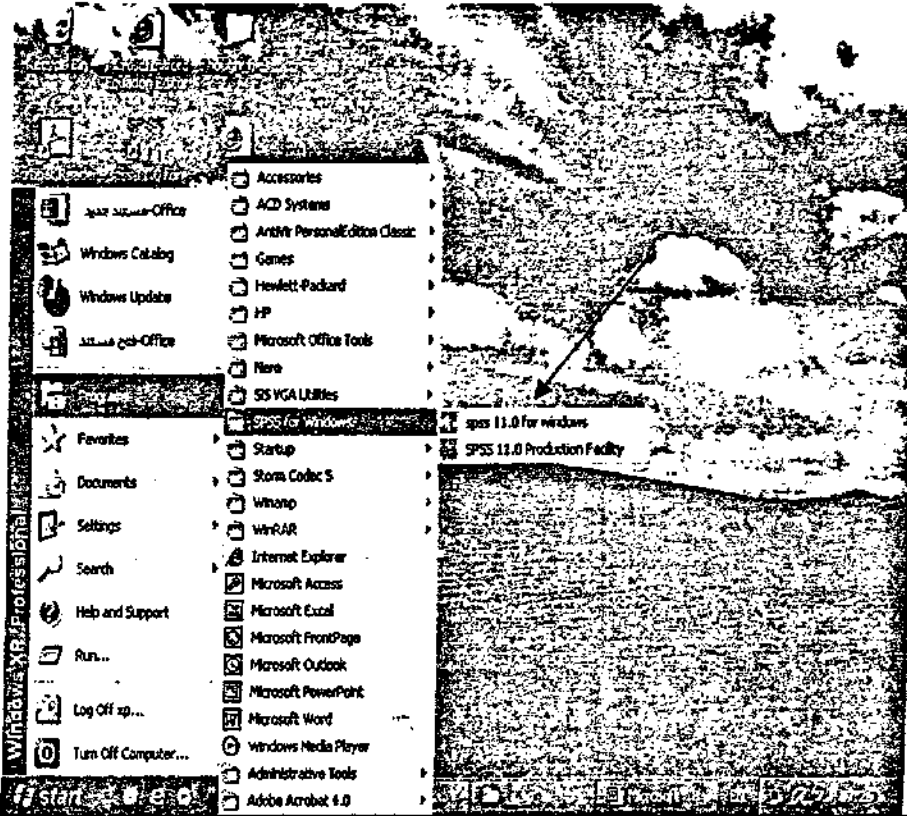
ثانياً: كيفية تشغيل برنامج *Spss* :

قبل أن تبدأ العمل على برنامج *Spss* عليك أن تكون ملم بمهارات الكمبيوتر و خاصة بيئة النوافذ *Windows* ، و لكي تفتح برنامج *Spss* ، هناك عدة طرق منها :

منها على سبيل المثال لا الحصر:

- إبراهيم عبد الوكيل الفار (١٩٩٥). خطوة خطوة مع التحليل العائلي باستخدام *SPSS* . قطر: دار قطري بن الفجاءة للنشر و التوزيع .
- صالح لرشيد العقيلي (١٩٩٨). التحليل الإحصائي باستخدام البرنامج (*SPSS*) . الأردن . دار شروق للنشر و التوزيع .
- سعود بن ضحيان الضحيان (٢٠٠٢). تحليل البيانات باستخدام برنامج *SPSS 10* . الجزء الأول خاص - مسعودين ضحيان الضحيان .
- إبراهيم الحكيم (٢٠٠٤). *spss* . المرجع في تحليل البيانات. سوريا بشعاع للنشر و العلوم .
- محسوب عبد القادر الضوي (٢٠٠٦). الإحصاء الاستدلالي المتقدم في التربية و علم النفس. القاهرة بمكتبة الأنجلو المصرية .
- زكريا أحمد الشربيني (٢٠٠١). الإحصاء للدارس مع استخدام *spss* في العلوم النفسية و التربوية و الاجتماعية (ط). القاهرة ، طم ، مكتبة الأنجلو المصرية .

١- الضغط على قائمة ابدأ *Start* ، ثم الذهاب إلى برامج *Programs* ، وتتبع السهم المنسدل من برامج حتى نصل إلى البرنامج *Spss For Windows* ، تتبع السهم المنسدل من هذا البرنامج لنصل إلى *Spss 11.0 For Windows* يتم الضغط بمؤشر الماوس على هذا العنصر الأخير لكي يتم فتح البرنامج و تسلسل الخطوات السابقة كما بالشكل الموضح:



ملاحظة

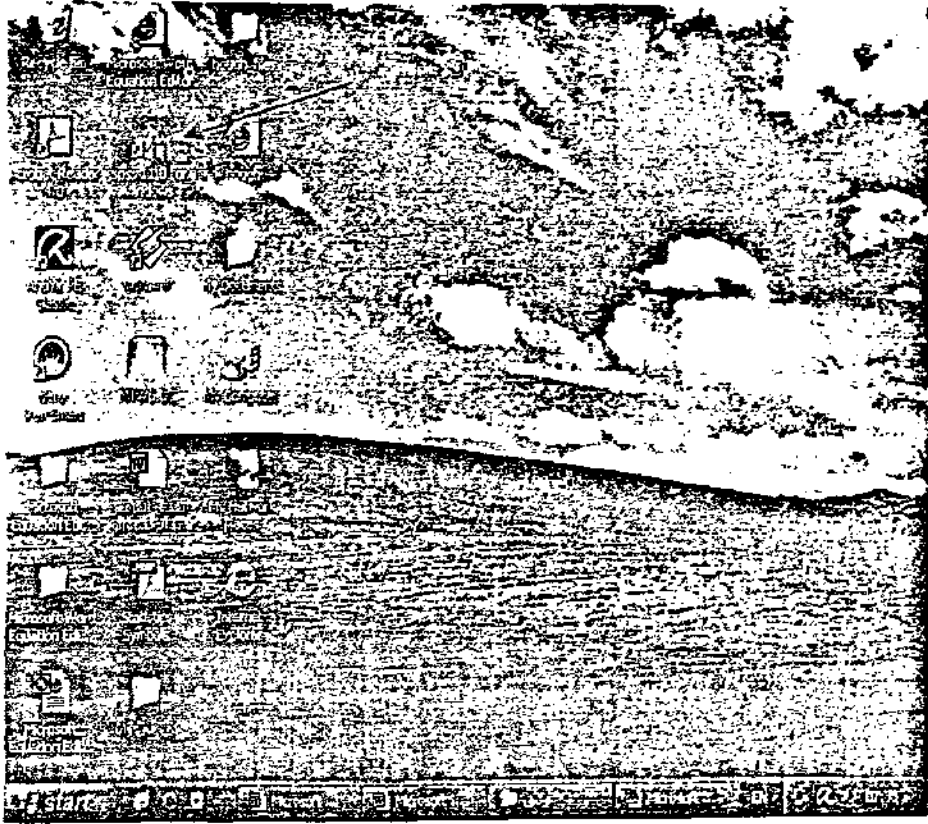
كل مستخدمى الكمبيوتر يعلمون جيداً أنه يمكن أن تظهر قائمة إبدأ بشكل آخر ، و لكن هذا الشكل هو الوضع الكلاسيكى و إذا كانت قائمة إبدأ بالشكل الآخر فلن تختلف الطريقة كثيراً و عليك أن تجرب ذلك

٢- من المعروف أن أى برنامج له أيقونته المميزة التى تميزه عن غيره من البرامج و



الأيقونة المميزة لبرنامج *Spss* هي : *SPSS* ، و بالضغط المزدوج على هذه

الأيقونة و التي من الممكن تواجدها على سطح المكتب كما هو معروف لكل مستخدمى الكمبيوتر يتم فتح البرنامج ، كما فى الشكل الموضح :



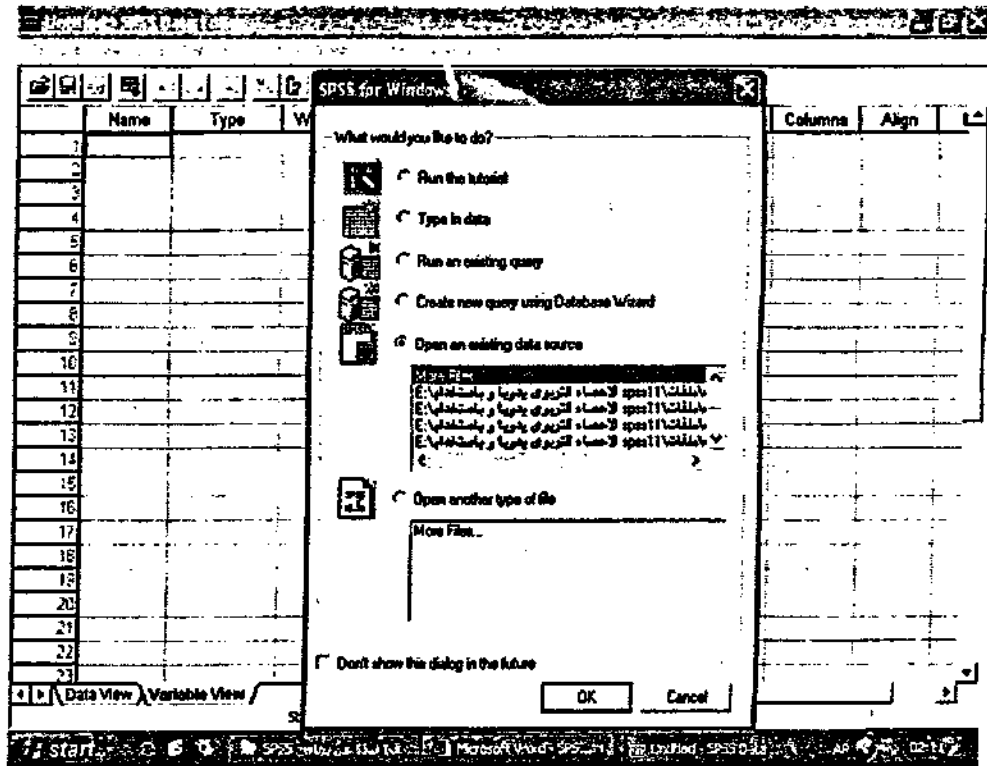
٣- يمكن فتح البرنامج ببساطة باللغة و بدون عناء من خلال فتح أى ملف بيانات خاص ببرنامج *Spss* تم تحريره ، و بمجرد فتح هذا الملف نكون بذلك قد فتحنا برنامج *Spss* ، و يمكننا إجراء العمليات الإحصائية المختلفة .

ملاحظة

برنامج *Spss* مثل البرامج التطبيقية (*Word, Excel, Powerpoint, ...*) ، وغيرها من البرامج الأخرى يتم فتح ملفاته و حفظها و تحريرها و غلقها ، بنفس طريقة هذه البرامج .

و عند فتح البرنامج بالطريقتين الأوليين سيظهر مربع حوار بمصاحبة النافذة الرئيسية للبرنامج هذا المربع تحت عنوان : ماذا تريد أن تفعل *What Would You Like To Do?* ، هل فتح ملف أو التدريب على البرنامج أو كتابة بيانات جديدة أو فتح ملف قديم و غيرها من الاختيارات الأخرى و عليك أن تحدد الاختيار المناسب و

الذي غالباً يكون *Type In Data* أو *Open An Existing Data Source* ، ثم الضغط بالماوس على زر الموافقة *Ok* ، يمكنك أن تتجاهل هذا المربع أصلاً بالضغط على الزر *Cancel* ، كما يمكن أن تمنع مربع الحوار من الظهور مرة أخرى عند فتح البرنامج - هو اختيار غير مفضل - بتحديد الاختيار *Don't Show This Dialog In The Future* ، و شكل مربع الحوار و هو مصاحب للنافذة الرئيسية للبرنامج كما هو موضح في الشكل:



ثالثاً : نوافذ برنامج Spss :

يتكون البرنامج من عدد من النوافذ المهمة في إدخال البيانات و معالجتها و إظهار النتيجة في صورتها النهائية و من هذه النوافذ نافذة محرر البيانات *Spss Data Editor* ، و نافذة عارض النتائج أو المخرجات *Spss Viewer* ، و النافذة النصية للبرنامج *Spss Syntax Editor* ، و نافذة تحرير الأشكال البيانية *Spss Chart Editor* ، و فيما يلي عرض بعض المعلومات عن نافذتي محرر البيانات و عارض المخرجات نظراً لكثرة تداولهما و استخدامهما من قبل الباحثين و المهتمين بالتحليل الإحصائي :

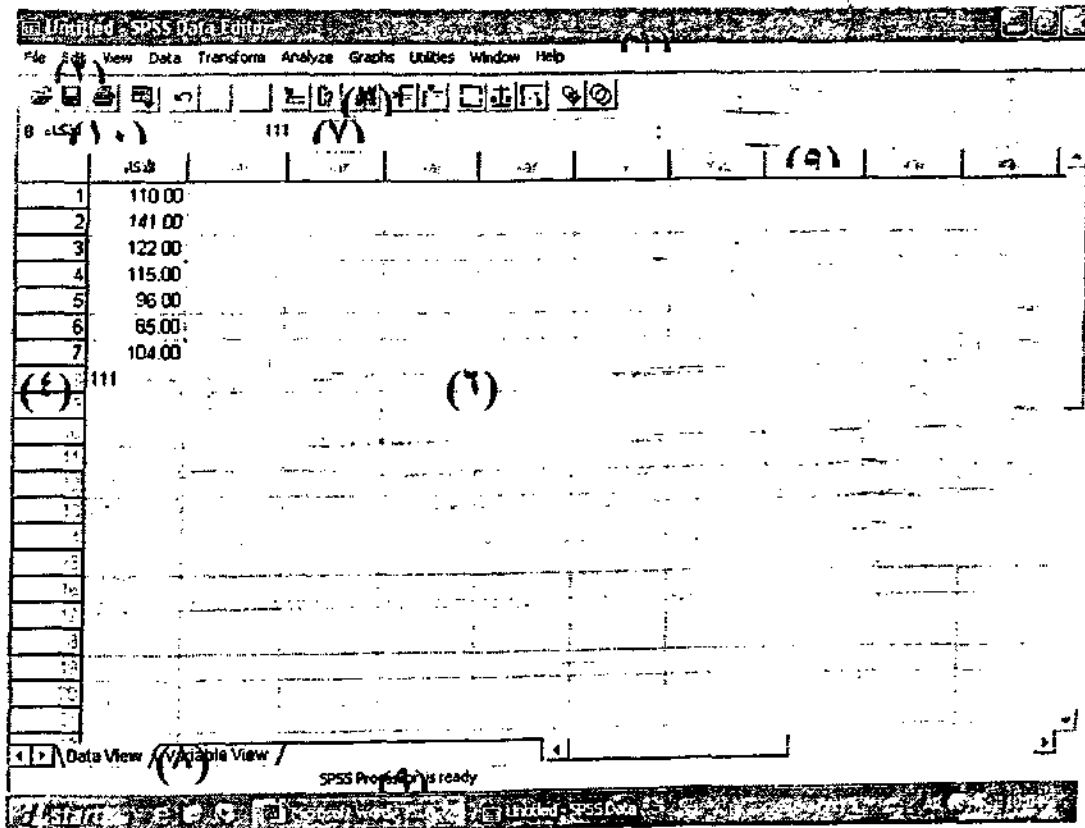
١- نافذة محرر البيانات *Spss Data Editor* : إن الهدف من هذه النافذة هي تهيئة البيانات و إدخالها لكي يتم معالجتها إحصائياً ، و لذلك فهي نافذة افتراضية للبرنامج حيث أنه بالرغم من احتواء البرنامج على عدد من النوافذ إلا أن أول نافذة يقوم بفتحها هي هذه النافذة ، و هي نافذة ثنائية الوجه وجهها الأول يسمى شاشة عرض البيانات *Data View* ، و الوجه الآخر يسمى شاشة عرض المتغيرات أو خصائص المتغيرات *Variables View* ، و يمكن التنقل بين الشاشتين من خلال أيقونتين متجاورتين في الركن الأيسر السفلي للنافذة كل أيقونة تعبر عن الشاشة المطلوبة .

ملاحظة

يقوم البرنامج بفتح شاشة عرض البيانات أولاً ، و لكن هناك شاشة خلفية مهمة جداً هدفها هو تحرير أفضل خصائص للمتغيرات التي تعكسها البيانات المراد معالجتها و هي شاشة عرض خصائص المتغيرات ، و بالرغم من أهمية الشاشة الأخيرة في تهيئة البيانات، حيث يقوم الباحث أو الإحصائي بالبداية بها أولاً عند تحليل بياناته ، إلا أننا سنبدأ بشرح شاشة عرض البيانات لأنها تعد الشاشة الرئيسية للنافذة.

أ- شاشة عرض البيانات *Data View* :

عند فتح برنامج *Spss* تظهر شاشة عرض البيانات *Data View* كما بالشكل :





و تتكون من :

(١) شريط العنوان *Title Bar* : و هو كما موضح بالجزء (١) يكتب فيه اسم الملف و نوع النافذة المفتوحة ، و إذا لم نفتح ملف باسم معين يكون الاسم الافتراضى *Untitled* ، و النافذة الافتراضية *Data Editor* و التى نحن بصددھا .

(٢) شريط القوائم *Menu Bar* : و هو كما موضح بالجزء (٢) فيه مجموعة من القوائم كل قائمة تحوى مجموعة من الأوامر الفرعية الخاصة بشاشة عرض البيانات و هذه القوائم هى *File, Edit, View, Data, Transform, Analyze, Graphs, Utilities, Windows, Help* و هى تتشابه فى بعضها مع القوائم الخاصة فى نافذة أخرى، و لكن هناك قوائم تميز نافذة عن أخرى و من القوائم التى تميز هذه النافذة *Transform Data* و هى قائمة تحوى العديد من الأوامر الفرعية مثل الأمر *Compute* و الذى يهتم بإجراء المعادلات الرياضية على المتغيرات ، و كذلك قائمة *Analysis* الذى يعد أهم أوامر برنامج *Spss* و من خلال الأوامر الفرعية التى يحويها نجرى العمليات الإحصائية المختلفة مثل المتوسط و الوسيط و النوال و معامل الارتباط و الانحراف المعياري و تحليل التباين و مربع كا و غيرها العديد من العمليات الإحصائية الأخرى .

تدريب

حاول أن تفتح هذه القوائم لمعرفة ما فيها من أوامر فرعية

(٣) شريط الأدوات *Toolbar* : و هو كما موضح بالجزء (٣) و هو يحتوى على أيقونات تسهل تنفيذ الأوامر ، و هى تعتبر أوامر بديلة ، مثل الأيقونة  ، و التى تعنى الذهاب إلى الحالة رقم (.....) ، و هى نفس الأمر *Data >> Go* *To Case* ، و هناك أيقونات نشطة و أخرى غير نشطة على حسب قابليتها للتنفيذ فمثلاً الأيقونة  ، هى أيقونة تشير إلى إدخال حالات جديدة بين الحالات الموجودة ، و نظراً لأننا لم ندخل أى بيانات فستظل هذه الأيقونة غير نشطة (شكلها باهت) حتى ندخل بيانات فتتنشط مما يعنى قابليتها للتنفيذ .

تدريب

حاول أن تجرب الأيقونات الأخرى لمعرفة وظائفها

٤) الصفوف: Rows : و هو كما موضح بالجزء (٤) هو مجموعة من الصفوف المتتالية تأخذ أرقاماً متسلسلة تصاعدياً ابتداءً من رقم ١ و حتى عدد من الصفوف يصل إلى ملايين ، كل صف يمثل حالة من الحالات التي يتم إدخال بياناتها ، و يتم التعبير عن كل حالة (صف) برقم ، فمثلاً عند إدخال بيانات لمتغيرات ما مثلاً (الذكاء-التوافق الدراسي-القدرة الابتكارية) لعدد من التلاميذ قدره (٨٧) تلميذاً فإن كل تلميذ يمثل حالة و يأخذ رقم .

٥) الأعمدة: Columns : و هو كما موضح بالجزء (٥) هو مجموعة من الأعمدة المتتالية كل عمود يمثل متغير من المتغيرات التي تعكسها البيانات التي يتم إدخالها ، و يتم تسمية كل متغير كما سيتم توضيحه عند شرح شاشة خصائص المتغيرات ، فمثلاً عند إدخال بيانات لمتغير الذكاء عند طلاب الجامعة فإن المتغير هنا هو الذكاء و يتم التعبير عنه ببيانات ما .

تدريب

حدد الحالة و المتغير في الأسئلة الآتية:

ما هي درجة عبد الله في تحصيل مادة اللغة العربية ؟

ما هو عدد أفراد أسرة هناء ؟

ما هو المستوى الاجتماعي لفاطمة ؟

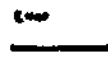
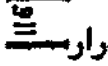
ما هي درجة دافعية الإنجاز لدى سمير؟

٦) خلايا الشبكة Cells : وهو موضح بالجزء (٦) ، و كل خلية من خلايا الشبكة

تمثل بيان لحالة ما على متغير ما ، فمثلاً تمثل خلية معينة درجة محمد في

التحصيل ، و يمكن إظهار الخطوط التي تفصل بين الخلايا أو إخفاءها من خلال

الأمر: View>Grid Lines .

(٧) شريط إدخال البيانات *Cell Edition* : و هو كما موضح بالجزء (٧) و هو شريط يمثل مرايا لكل ما يكتب في أى خلية من خلايا الشبكة فعند إدخال البيان : ١١١ مثلاً يكتب في الخلية وكذلك يظهر في شريط الإدخال ويتم إخفاء البيان من شريط الإدخال و تثبيته في الخلية و ذلك بالضغط على الزرار  ، أو بالزرار  ، أو باسم الاتجاهات



(٨) أيقونتا التنقل بين الشاشتين *Data View & Variable View* : و هما كما موضحان بالجزء (٨) ، و تستخدم هاتان الأيقونتان للتنقل بين شاشة عرض البيانات التى نحن بصدها *Data View* ، و شاشة خصائص المتغيرات *Variable View* و التى سيتم شرحها، و ذلك بالضغط على الأيقونة مرة واحدة فقط ، و جدير بالذكر أنه يمكن التنقل بين هذين الشاشتين بواسطة إجرائين بديلين و هما انه عندما نكون فى شاشة عرض البيانات و أردنا الانتقال لشاشة عرض خصائص المتغيرات نقوم بالضغط المزدوج *Double Click* على أى اسم من أسماء المتغيرات وعند عمل هذا الإجراء سيقوم البرنامج بالانتقال إلى شاشة عرض خصائص المتغيرات و ستكون الشاشة مهيئة لتحرير خصائص المتغير الذى ضغطنا على اسمه ضغطاً مزدوجاً و لكننا يمكننا التنقل إلى المتغيرات الأخرى لعرض خصائصها ، و فى المقابل إذا كنا فى شاشة خصائص المتغيرات و أردنا الانتقال لشاشة عرض البيانات نقوم بالضغط المزدوج *Double Click* على أى رقم من أرقام المتغيرات وعند عمل هذا الإجراء سيقوم البرنامج بالانتقال إلى شاشة عرض البيانات و ستكون الشاشة مهيئة لتحرير بيانات المتغير الذى ضغطنا على اسمه ضغطاً مزدوجاً و لكننا يمكننا التنقل إلى المتغيرات الأخرى لتحرير بياناتها .

٩) شريط الحالة *Status Bar* : و هو كما موضح بالجزء (٩)، وهو شريط يصف حالة العملية الإحصائية التي نجريها و مدى استجابة البرنامج لها ، و هو يمكن إظهاره أو إخفاؤه .

١٠) موقع الخلية النشطة *Active cell* : و هو موضح بالجزء (١٠) و هو شريط يصف موقع الخلية النشطة في الشبكة و التي يتم إدخال البيان فيها ، و يلاحظ من الشكل أن الموقع يتم فيه توضيح عنصرين أولهما اسم المتغير الذي يتم إدخال بياناته (الذكاء) ، و العنصر الثانى هو رقم الحالة التي يتم إدخال بيانات المتغير الخاص بها (٨).

تدريب

حاول أن تكتشف مكونات أخرى لشاشة عرض البيانات مع توضيح المكونات التي يمكن إخفاؤها و المكونات التي لا يمكن إخفاؤها

ب- شاشة عرض خصائص المتغيرات *Variable View* : هى الشاشة الخلفية لنافذة تحرير البيانات، و يتم الانتقال إليها كما سبق أن أوضحنا بالضغط على أيقونة *Variable View* و الموجودة فى الركن الأيسر السفلى من نافذة محرر البيانات بمجاورة أيقونة *Data View* ، و هى تتعلق بتحرير خصائص المتغيرات المراد معالجة بياناتها إحصائياً و تسمى هذه الشاشة بعرض المتغيرات أو عرض خصائص المتغيرات *Variable View* و الذى يتيح لك تحديد خصائص كل متغير من حيث اسمه و نوعه و مستوى قياسه و بطاقته و غيرها من الخصائص الأخرى التى سيتم شرحها تفصيلاً فى السطور القليلة التالية .

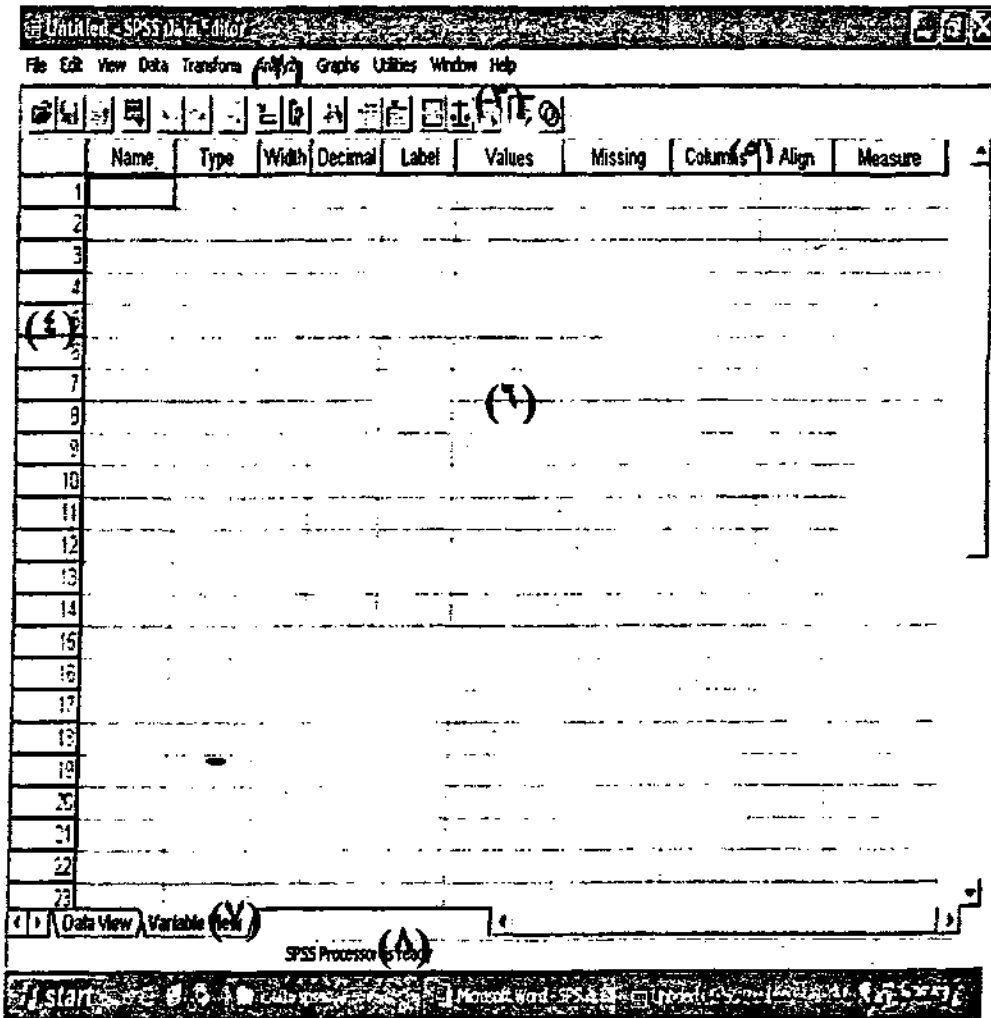
ملاحظة

فى الإصدارات الأقل من ١٠ ، فإن شاشة عرض خصائص المتغيرات موجودة كأمر فرعى من قائمة *data* هو *data>define variable* و ليس موجود كشاشة مستقلة

ملاحظة

إذا أدخلنا البيانات مباشرة في شاشة عرض البيانات بدون إعداد خصائص المتغيرات سيقوم برنامج Spss بإعداد خصائص افتراضية لكل متغير ، لذا يفضل أولاً الدخول على شاشة Variables View لتعريف خصائص كل متغير قبل تدوين البيانات الخاصة بهذه المتغيرات على الشاشة الأخرى للنافذة (Data View)

و عند الانتقال إلى شاشة عرض خصائص المتغيرات تظهر الشاشة الموضحة بالشكل :



(١) شريط العنوان Title Bar : و هو كما موضح بالجزء (١) و هو نفس الشريط في شاشة عرض البيانات .


تدريب

ما هو شريط العنوان ؟

(٢) شريط القوائم *Menu Bar* : و هو كما موضح بالجزء (٢) و هو نفس شريط القوائم فى شاشة عرض البيانات ، مع وجود بعض الاختلافات البسيطة فى بعض الأوامر الفرعية لبعض القوائم ، و القوائم المختلفة فى بعض أوامرها منها قائمة *View* ، فالأوامر الفرعية لقائمة *View* ليست واحدة فى الشاشتين ، ففى شاشة عرض البيانات نجد مثلاً آخر أمر هو *View>Variable* ، أما فى شاشة عرض خصائص المتغيرات نجد أن آخر أمر هو *View>Data* .

تدريب

حاول أن تفتح القوائم الموجودة فى شاشة عرض خصائص المتغيرات و حدد مدى التشابه و الاختلاف بينها و بين شاشة عرض البيانات

(٣) شريط الأدوات *Toolbar* : و هو كما موضح بالجزء (٣) ، و هو نفس شريط الأدوات فى شاشة عرض البيانات حيث أنه يؤدى نفس الوظائف فى الشاشتين باستثناء بعض الأيقونات البسيطة مثل أيقونة الطباعة مثلاً  ، فهذه الأيقونة تظهر فى الشاشتين و لكن بالضغط عليها فى شاشة عرض البيانات تطبع البيانات التى تم إدخالها ، و بالضغط عليها فى شاشة عرض خصائص المتغيرات تطبع خصائص المتغيرات كما تظهر على الشاشة .

تدريب

حاول أن تجرب الأيقونات الأخرى لكى تعرف مدى التشابه و الاختلاف بينها و بين نفس الأيقونات فى شاشة عرض البيانات

(٤) الصفوف *Rows* : و هو كما موضح بالجزء (٤) ، و هى تشير إلى أرقام متسلسلة تصاعدياً ابتداءً من ١ و حتى عدد من الصفوف يصل إلى آلاف ، كل رقم يشير إلى صف يمثل متغير من المتغيرات التى يتم تحديد خصائصها .

(٥) الأعمدة *Columns* : و هو كما موضح بالجزء (٥) : إذا كانت الصفوف تأخذ أرقاماً كل رقم يشير إلى متغير معين ، فإن الأعمدة تمثل خصائص هذا المتغير ، و حيث أنه توجد ١٠ خصائص للمتغير يتم تحديدها لذلك سنجد فى هذه الشاشة ١٠ أعمدة ، و

من هذه الأعمدة مثلاً عمود *Name* ، و الذى يوضح اسم المتغير ، و عمود *Decimals* و الذى يعرض المواضع العشرية لبيانات المتغير الكمية .

تدريب

ما الفرق بين الصفوف و الأعمدة فى الشاشتين المكونتين لنافذة محرر البيانات ؟

٦) **خلايا الشبكة Cells** : وهو موضح بالجزء (٦) ، و كل خلية من خلايا الشبكة هى عبارة عن تقاطع متغير معين مع خاصية معينة لهذا المتغير، فهى تمثل خاصية (عمود) لمتغير معين (صف) ، و يمكن إظهار الخطوط التى تفصل بين الخلايا أو إخفاؤها من خلال الأمر: *View>Grid Lines* .

٧) **أيقونتا التنقل بين الشاشتين *Data View & Variable View*** و هى كما موضحة بالجزء (٧) . و مهمتهما واحدة فى الشاشتين

٨) **شريط الحالة** و هى كما موضحة بالجزء (٨) . و هو نفس الشريط الذى يظهر فى شاشة عرض البيانات و يؤدى نفس الوظيفة ، و هذا الشريط يمكن إخفاؤه أو إظهاره

تدريب

ما مدى التشابه و الاختلاف بين مكونات شاشة عرض البيانات و مكونات شاشة عرض خصائص المتغيرات ؟

تدريب

حاول أن تكتشف مكونات أخرى لشاشة عرض خصائص المتغيرات مع توضيح المكونات التى يمكن إخفاؤها و المكونات التى لا يمكن إخفاؤها

و خصائص المتغيرات التى يمكن تحريرها كالتالى:

أ- **اسم المتغير *Name*** : ينبغى أولاً معرفة أن برنامج *Spss* يعطى أسماء افتراضية للمتغيرات المراد معالجتها بياناتها حيث يعطى المتغير الأول الاسم الافتراضى *Var00001* ، و المتغير الثانى الاسم *Var00002* ، و هكذا ، و لكن هذه الأسماء الافتراضية لا تعبر عن طبيعة المتغير فلا يمكن معرفة حقيقة المتغيرات من هذه الأسماء فهل المتغير هو ذكاء

أم نوع أم طول أم دافعية أم.....، لذا علينا تسمية كل متغير باسم يعبر عن طبيعة هذا المتغير وعند تسمية المتغير يراعى الاتى:

أ-١: عند كتابة اسم المتغير باللغة الإنجليزية فإن برنامج Spss لا يميز بين الحروف الصغيرة Small ، و الحروف الكبيرة Capital ، فالبرنامج لا يعترف إلا بالحروف الصغيرة وإذا سميت متغير بحروف كبيرة سيحولها تلقائياً إلى حروف صغيرة .

أ-٢: لا يزيد عدد الوحدات (حروف أو أرقام بحيث كل حرف أو رقم يمثل وحدة) التى تمثل الاسم على ٨ (و ذلك فى الإصدارات الأقل من (Spss12) ، أما الإصدارات الأحدث فيمكن أن يمتد الاسم حتى ٦٤ وحدة.

ملاحظة

كلمة وحدة تطلق على أى حرف أو رقم يكون ضمن اسم المتغير ، و يلاحظ إتباع الحد الأقصى لعدد وحدات اسم المتغير عند التسمية الافتراضية للإصدارة Spss11 (مجال هذا الكتاب)، (يكفى انك تعد عدد وحدات المتغير Var00001)

أ-٣: لا يتم استخدام العلامات عند تكوين الاسم مثل الشرط المائلة و الأقواس و الفواصل و النقاط و الاستثناء الوحيد فى ذلك هو علامة الشرطة السفلية (_) .

أ-٤: يمكن أن يكون الاسم خليط من الحروف و الأرقام.

أ-٥: لا يبدأ الاسم برقم فمثلاً الدافع ٢ اسم صحيح ، لكن ٢ الدافع اسم خاطئ

أ-٦: لا يتم استخدام مسافات عند كتابة الاسم حيث يفسرها البرنامج كما لو كانت اسمين لمتغيرين مختلفين .

أ-٧: ينبغى أن يكون اسم المتغير فريد من نوعه أى غير مكرر .

أ-٨: تجنب الأسماء الاتية للمتغيرات with -and -to -by .

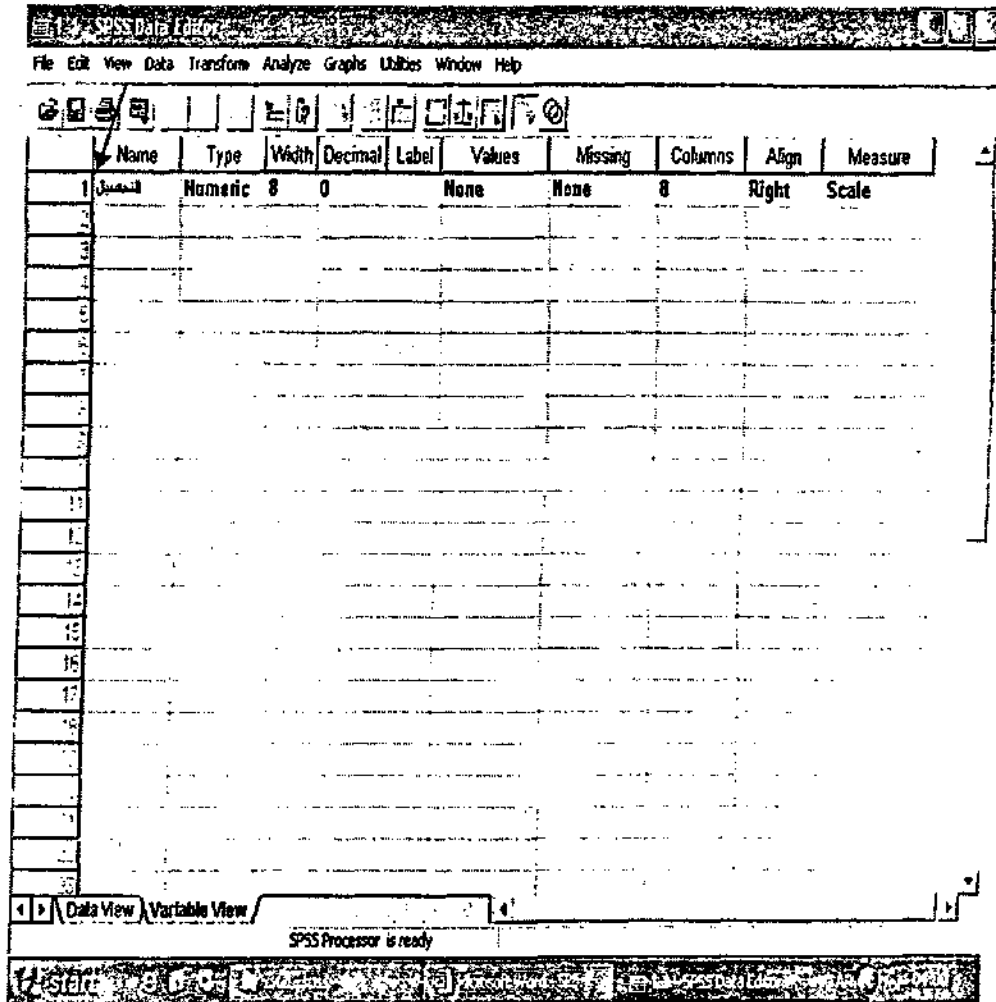
تدريب

أكتب أسماء لبعض المتغيرات بعضها مرفوض و بعضها غير مرفوض فى ضوء ما سبق و لاحظ استجابة البرنامج لها

كيف يمكن كتابة اسم المتغير؟

اتبع الخطوات التالية :

- اذهب إلى شاشة عرض المتغيرات *Variable View* وذلك بالضغط على الأيقونة الخاصة بها و الموجودة في الركن الأيسر السفلي من نافذة تحرير البيانات .
 - اذهب إلى الخانة التي تمثل تقاطع العمود *Name* ، مع الصف الذي يمثل المتغير المطلوب ثم كتابة الاسم المطلوب في هذه الخانة و بعد الانتهاء من كتابة الاسم يتم الضغط على زر *Enter* ، و يلاحظ انه بمجرد الضغط على هذا المفتاح يتم تسجيل اسم المتغير كما يتم تحرير مواصفات أخرى لباقي الخصائص و هي مواصفات قابلة للتعديل كما بالشكل الذي فيه أدخلنا اسم المتغير الأول
- التحصيل :



أما إذا أردنا تغيير الاسم فنذهب إلى الاسم القديم في الخانة و نكتب بدلاً منه الاسم الجديد ، و ينبغي معرفة أنه بمجرد تسمية المتغير على هذه الشاشة يتحول الاسم الجديد عند كتابة بيانات هذا المتغير على الشاشة الأخرى *Data View*

ب- **نوع المتغير Variable Type**: هناك العديد من أنواع المتغيرات التي يمكن تحديدها و لكن أشهر نوعين من المتغيرات هما الرقمية *Numeric* ، و النوعي *String* ، و هناك أنواع أخرى و هي تظهر في مربع الحوار المجاور للشاشة التالية مثل *Comma* (،) التي تستخدم للفصل بين كل ثلاثة أرقام صحيحة في العدد أما لفصل الجزء الصحيح عن الجزء العشري نستخدم النقطة (.) ، مثل العدد (124,251.21) ، أما إذا اخترنا نوع المتغير *Dot* ، و التي تستخدم للفصل بين كل ثلاثة أرقام صحيحة في العدد أما لفصل الجزء الصحيح عن الجزء العشري نستخدم الفاصلة (.) فيكون العدد كالتالي (124.251,21) ، و هناك نوع للمتغير يسمى *Date* و فيه تكتب البيانات على شكل تواريخ و هناك أنماط مختلفة من التواريخ يتم الاختيار من بينها ، و هناك نوع للمتغير يسمى *Dollar* حيث تكتب البيانات في صيغة دولار (\$) ، و هناك نوع للمتغير يسمى التدوين العلمي *Scientific Notation* وهو يحول الأرقام التي يتم إدخالها إلى صيغة مختزلة تعتمد على الأساس عشرة ، مثل العدد (259192453) في حالة إدخاله في شاشة عرض البيانات و عندما نختار *Scientific Notation* كنوع للمتغير يتحول هذا الرقم إلى (2.5919e+08) يعني 2.59×10^8 ، أما إذا اخترنا نوع المتغير رقمي *Numeric* فهو يحتوى على أرقام بفواصل أو نقاط و هي تظهر كما هي ، وهو الاختيار الافتراضي الذي يظهر في شاشة عرض المتغيرات ، أما البيانات النوعية فقد تحتوى على حروف أو أرقام و لكن إذا احتوت على أرقام فهذه الأرقام لا يمكن إجراء العمليات الحسابية عليها ، بعكس البيانات الرقمية عموماً التي يمكن إجراء العمليات الحسابية عليها .

كيف يمكن تحرير نوع المتغير؟

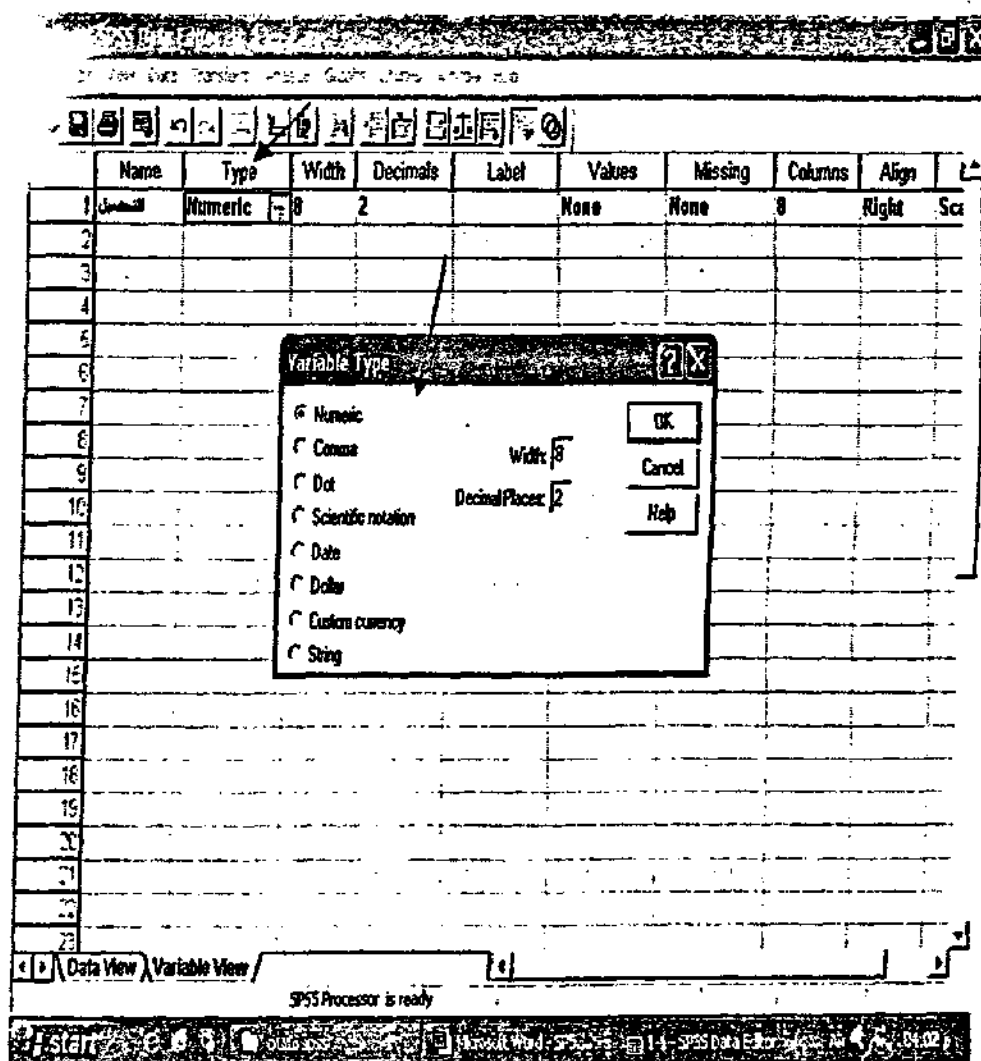
اتبع الخطوات التالية :

- تأكد من فتح شاشة عرض خصائص المتغيرات *Variable View*.
- اضغط على المربع الصغير الرمادي الذي به ثلاث نقاط و الموجود على يمين الخلية و الذي يمثل تقاطع العمود *Type* مع الصف الخاص بالمتغير المراد تحديد نوعه .

ملاحظة

المربع الصغير الرمادي لن يظهر إلا إذا ضغطت عليه بالماوس

- سيظهر صندوق حوار كما بالشكل



واضح من صندوق الحوار وجود أنواع للمتغيرات على شمال صندوق الحوار مطلوب الاختيار من بينها و الاختيار الافتراضى هو *Numeric* ، كما يظهر على صندوق الحوار وجود تحديدات خاصة بكل اختيار فمثلاً لو كان اختيار نوع المتغير هو *Numeric* سنطالب بتحديدين : *Width* بمعنى أقصى عدد من النقاط أو الوحدات يمكن أن يحتلها كل بيان من بيانات المتغير و هى خاصية أخرى من خواص المتغير سنتحدث عنها بعد قليل و العدد الافتراضى هو (٨) ، أما التحديد الآخر فهو هل توجد مواضع عشرية للرقم و الاختيار الافتراضى هو ٢ ، فان لم يكن نكتب (٠) ، أما إذا كان هناك مواضع عشرية فإذا كان عددها ٢ نبقى الاختيار الافتراضى كما هو ، أما إذا كان عدد المواضع العشرية غير ذلك فنكتبه ، و بعد ذلك يظهر على يمين صندوق الحوار ثلاثة أزرار زر الموافقة *Ok* ، أو زر الإلغاء *Cancel* ، أو زر المساعدة *Help* .

تدريب

حاول أن تجرب التحديدات المقابلة لأنواع المتغيرات الأخرى

جـ- عدد وحدات المتغير *Width*:

يتم تحديد عدد الوحدات *Characters* من الحروف أو الأرقام أو كليهما التى يمكن أن يظهر بها كل بيان من بيانات المتغير ، و عدد الوحدات يتوقف على نوع المتغير فلو كان المتغير رقمى يكون أقصى عدد لوحدات المتغير ٤٠ وحدة ، أما إذا كان المتغير نوعى *String* فيكون أقصى عدد لوحدات المتغير ٢٥٥ وحدة و هناك عدد افتراضى ملائم يحدده برنامج *Spss* و هو ٨ وحدات.

كيف يمكن تحرير عدد وحدات المتغير؟

اتبع الخطوات التالية :

- تأكد من فتح شاشة عرض خصائص المتغيرات *Variable View* .
- اضغط على الخلية التى تمثل تقاطع العمود *Width* مع الصف الخاص بالمتغير المراد تحديد عدد وحداته .

- ستجد وجود عدد افتراضى من الوحدات قدره (٨) ، يمكنك زيادة أو إنقاص هذا العدد بالضغط على السهمين الموجودين على يمين الخلية ، كما بالشكل :

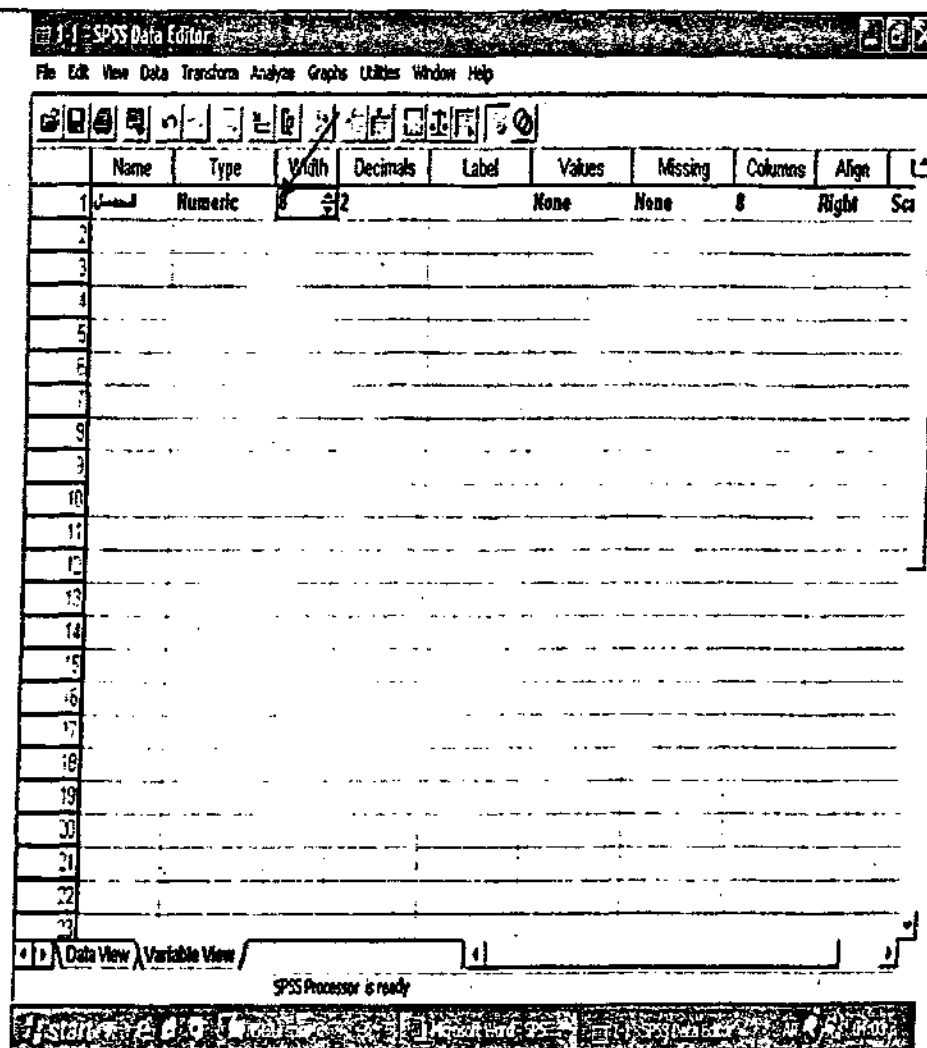
تدريب

حاول أن تفرق بين عدد وحدات اسم المتغير و عدد وحدات بيانات المتغير

ملاحظة

السهمان الموجودان على يمين الخلية لن يظهرأ إلا إذا ضغطنا على الخلية

بالمؤوس

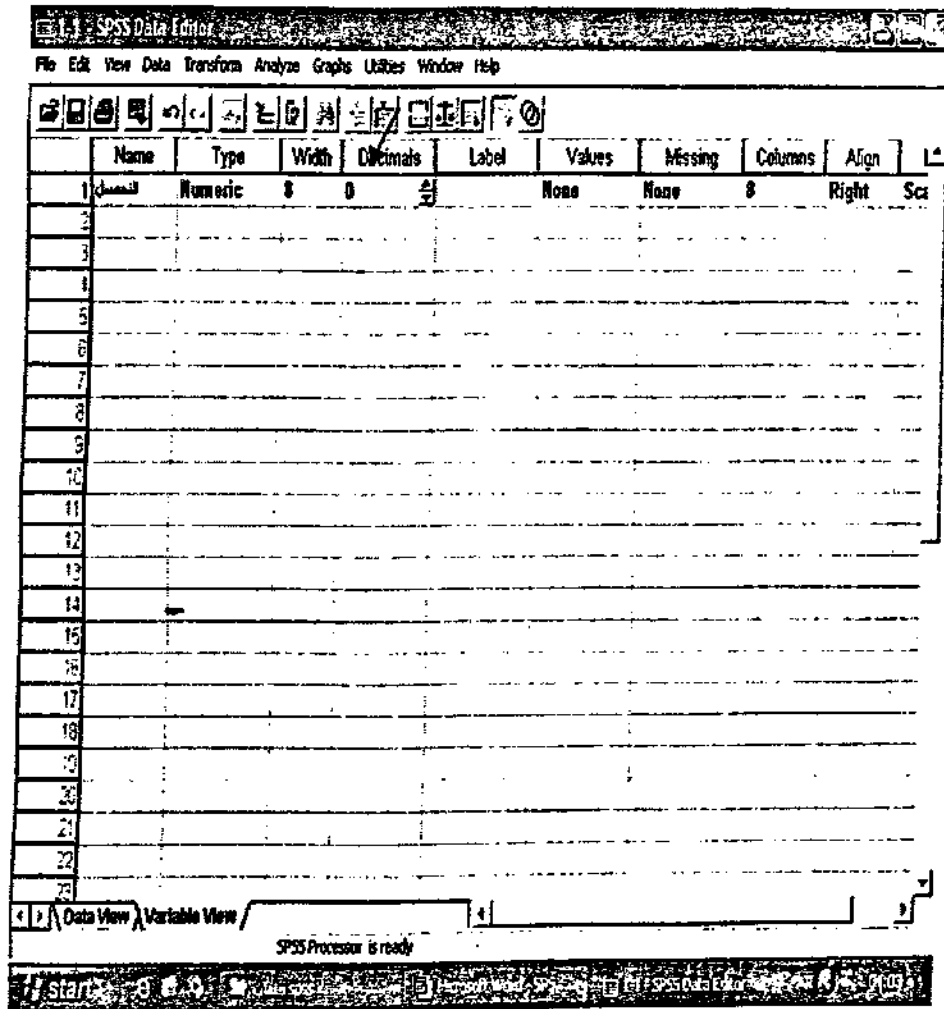


د- المواضع العشرية Decimals :

هذه الخاصية للمتغيرات الرقمية فقط ، و فيها يتم تحديد أقصى عدد من المواضع العشرية يمكن أن يظهر في الرقم ، و إذا كنا نريد عرض الرقم بدون مواضع عشرية نختار عدد المواضع العشرية (صفر) ، وهناك اختيار افتراضي لعدد المواضع العشرية و هو : ٢ ، و هناك حد أقصى من المواضع العشرية و هو (١٦) بحيث لا يمكن لأى رقم أن يكون له مواضع عشرية أكبر من (١٦) .

كيف يمكن تغيير المواضع العشرية ؟

- تأكد من فتح شاشة خصائص المتغيرات Variable View .
- اذهب إلى الخلية التى تمثل تقاطع العمود الخاص بالمواضع العشرية Decimals والصف المعبر عن المتغير المطلوب .
- ستجد على يمين الخلية سهمين أحدهما لزيادة عدد المواضع العشرية و الآخر لتناقصها كما بالشكل :



تدريب

حدد خاصية عدد المواضع العشرية لمتغير دافعية الإنجاز

هـ- بطاقة المتغير *Label* :

إن الاسم الذى يتم اختياره للمتغير مقيد بشروط معينة تجعل معلوماتنا عن هذا المتغير ناقصة فمثلاً لو كان اسم المتغير "التحصيل"، هنا استطعنا تسمية المتغير تسمية كاملة ، و لكن فى ظروف أخرى لم نستطع ذلك فمثلاً متغير التوافق الاجتماعى كيف سنكتبه و نحن مقيدون بثمانى وحدات فقط ، و لذلك سنضطر الى اختزال الاسم ، نكتبه مثلاً (توافق_اج) ، و بالتالى لم نستطع ادراك ما يعنيه الاسم وحتى إن استطعنا إدراك ما يعنيه الاسم فهناك معلومات أخرى عن المتغير نود معرفتها مثل العينة و مكان الحصول على الدرجات و غيرها من المعلومات ، و لذلك هناك خاصية *label* و هى عبارة عن وصف مفصل للمتغير بعدد من الوحدات يمكن أن يمتد إلى ٢٠٠ وحدة و تشمل مسافات و علامات خاصة ، و لكن بالرغم من ذلك من المفضل ألا يزيد وصف المتغير على ٢٠-٤٠ وحدة ، و الاختيار الافتراضى لبطاقة المتغير هو "بدون" *"None"* ، و يعد من أهم مزايا بطاقة المتغير هى ظهورها فى صفحة النتائج (كما سترى فى الفصول التالية) ، مما يسهل كثيراً فى عملية فهم النتائج المتحصل عليها ، و من الأمثلة التى نحتاجها لعمل بطاقة للمتغير هو إذا كان لدينا بنود (أسئلة) لاختبار معين فكل بند له درجاته و يعد متغيراً فى حد ذاته و عندما نعمل بطاقة لهذا البند فيمكننا كتابة محتوى البند نفسه و الذى يعد أفضل وصف للبند و لكن عندما نسمى البند فكل ما نستطيع أن نفعله هو أن نكتب بنداً مثلاً كتسمية للبند و إذا كان المقياس يتكون من أبعاد نكتب البعد ثم رقم البند المنتمى للبعد مثل لفظى_١ مثلاً .

كيف يمكن كتابة بطاقة المتغير؟

• تأكد من فتح شاشة خصائص المتغيرات *Variable View* .

- انهب إلى الخلية التي تمثل تقاطع العمود الخاص ببطاقة المتغير *Label* والصف المعبر عن المتغير المطلوب .
- اكتب في هذه خلية وصف مفصل للمتغير بحد أقصى ٢٥٥ وحدة و الذي يمثل بطاقة المتغير و بالنسبة للمتغير "التحصيل" يمكن كتابة البطاقة التالية في الخلية:

درجات الجبر لدى ٤٠ تلميذ بالصف الثاني الإعدادي من الجنسين .

كما بالشكل:

	Name	Type	Width	Decim	Label	Values	Missing	Column	Align	Measure
1	التحصيل	Numeri	8	0	درجات الجبر لدى ٤٠ تلميذ بالصف الثاني الإعدادي من الجنسين	None	No	0	Right	Scale
2										
3										
4										
5										
6										
7										
8										
9										
10										
11										
12										
13										
14										
15										
16										
17										
18										
19										
20										
21										
22										
23										

SPSS Processor is ready


ملاحظة

يلاحظ من بطاقة هذا المتغير أنه بالرغم من أنه متاح لنا الفرصة لكتابة بطاقة مكونة من ٢٥٥ وحدة إلا أنه أثّرنا كتابتها بعدد مختزل من الوحدات لكي يسهل قراءتها

تدريب

حاول أن تكتب بطاقة لأي متغير تقترحه

و- تعريف أكواد المتغيرات المنفصلة *Values* :

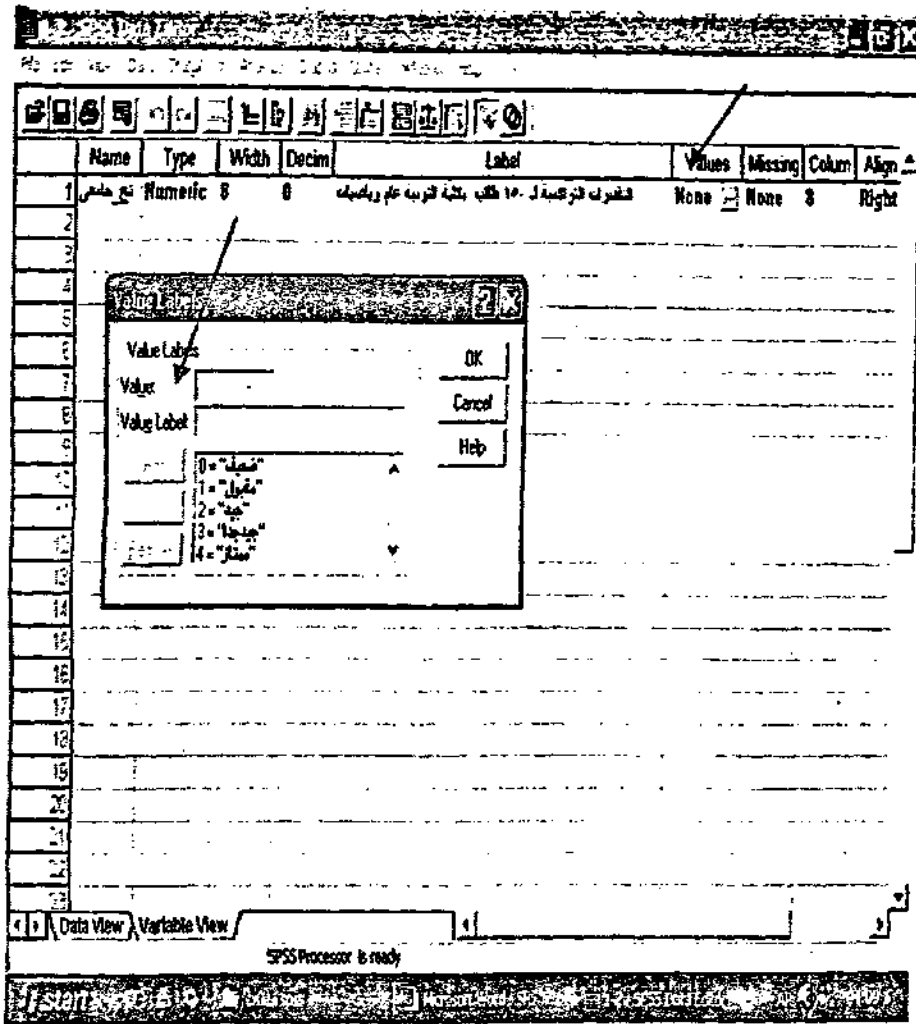
إذا كنا بصدد معالجة بيانات متغير من النوع المنفصل مثل متغير الجنس (ذكر- أنثى) ، أو متغير التقديرات الجامعية (ضعيف -مقبول-جيد-جدا-ممتاز) في هذه الحالة و حتى نجرى المعالجات الإحصائية المطلوبة على هذا المتغير يتبغى ترميز كل بيان نوعي برقم مميز يسمى كود و إدخال هذا الكود كبديل للبيان النوعي و تعريف البرنامج به و في هذه الحالة لابد أن يكون نوع المتغير *String* يعنى نوعي ، و عند تدوين بيانات المتغيرات النوعية يتم إدخال الأكواد كمعبر عن البيان و لكن يتم تعريف البرنامج بهذه الأكواد حتى يتم فهمها ، و يمكن التنقل بين الكود و معناه من خلال الزرار  و الذى يظهر في شريط الأدوات العلوي، و الاختيار الافتراضى للأكواد هو "بدون" *None*

ملاحظة

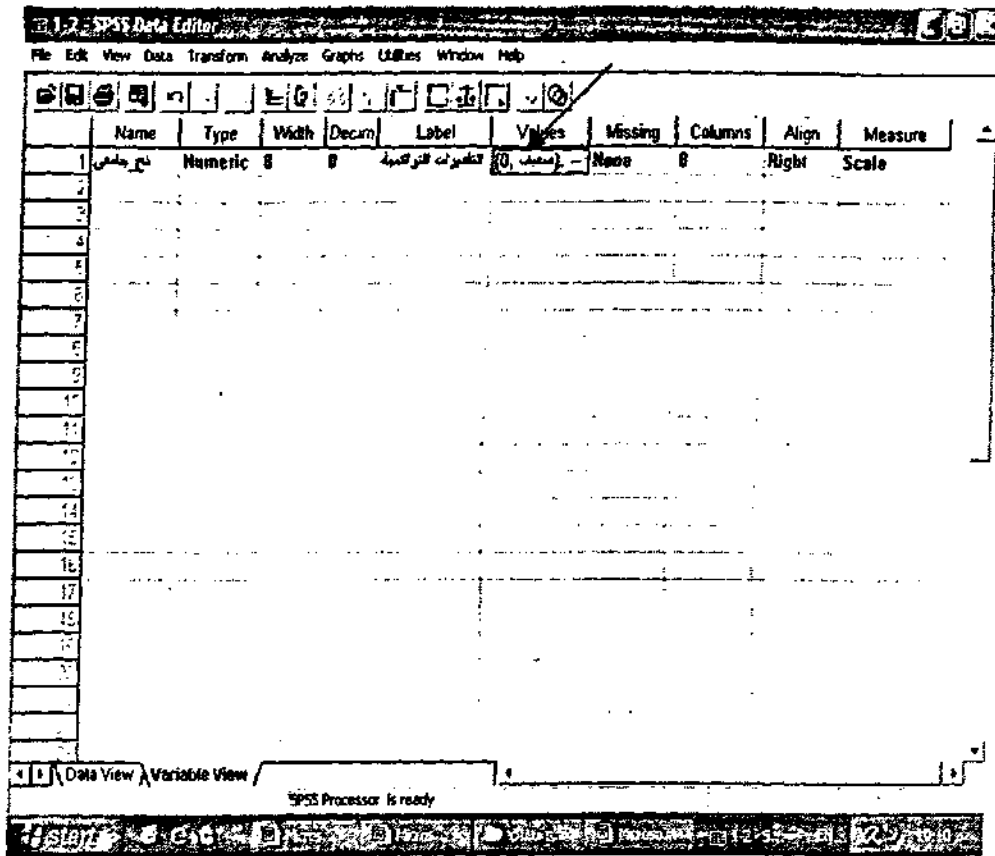
بدون تعريف أكواد المتغيرات *Values* ، ستتم معالجة بيانات المتغير على أنها أرقام عادية

كيف يمكن تعريف أكواد المتغيرات المنفصلة *Values* ؟

- تأكد من فتح شاشة خصائص المتغيرات *Variable View* .
- لنفرض أننا نريد تعريف أكواد متغير التقديرات الجامعية في هذه الحالة اذهب إلى الخلية التى تمثل تقاطع العمود الخاص بأكواد المتغيرات المنفصلة *Values* والصف المعبر عن المتغير المطلوب و اضغط على الرّبع الصغير الرمادى الذى به ثلاث نقاط و الموجود على يمين الخلية سيظهر مربع الحوار المرفق كما بالشكل .



يلاحظ على مربع الحوار وجود بطاقة تعريف لكل كود *Value Labels* و يتم التعريف بخانتين الأولى للكود نفسه *Value* ، و الثانية لتعريف الكود *Value Label* فمثلا في حالة متغير التقديرات الجامعية يتم تعريف الكود (٠) بأنه "ضعيف" ، و الكود (١) بأنه "مقبول" و الكود (٢) بأنه "جيد" و هكذا و يتم إضافة كل كود عن طريق الزرار *Add* ، الموجود على يسار مربع الحوار و بعد الانتهاء من تعريف كل الأكواد يتم الضغط على زرار الموافقة *Ok* ، و في هذه الحالة يفهم البرنامج بان صفر معناها ضعيف ، و ١ معناها مقبول و هكذا ، كما يوجد زرارين آخرين أحدهما *Change* لتغيير تعريف الكود و إجراء تعديل عليه ، و الآخر *Remove* لحذف كود معين و طريقة تنفيذ الخطوة الثالثة موضحة بالشكل التالي:



تدريس

عُرف أكواد متغيري النوع و المستوى الاجتماعي

ز- القيم المفقودة Missing :

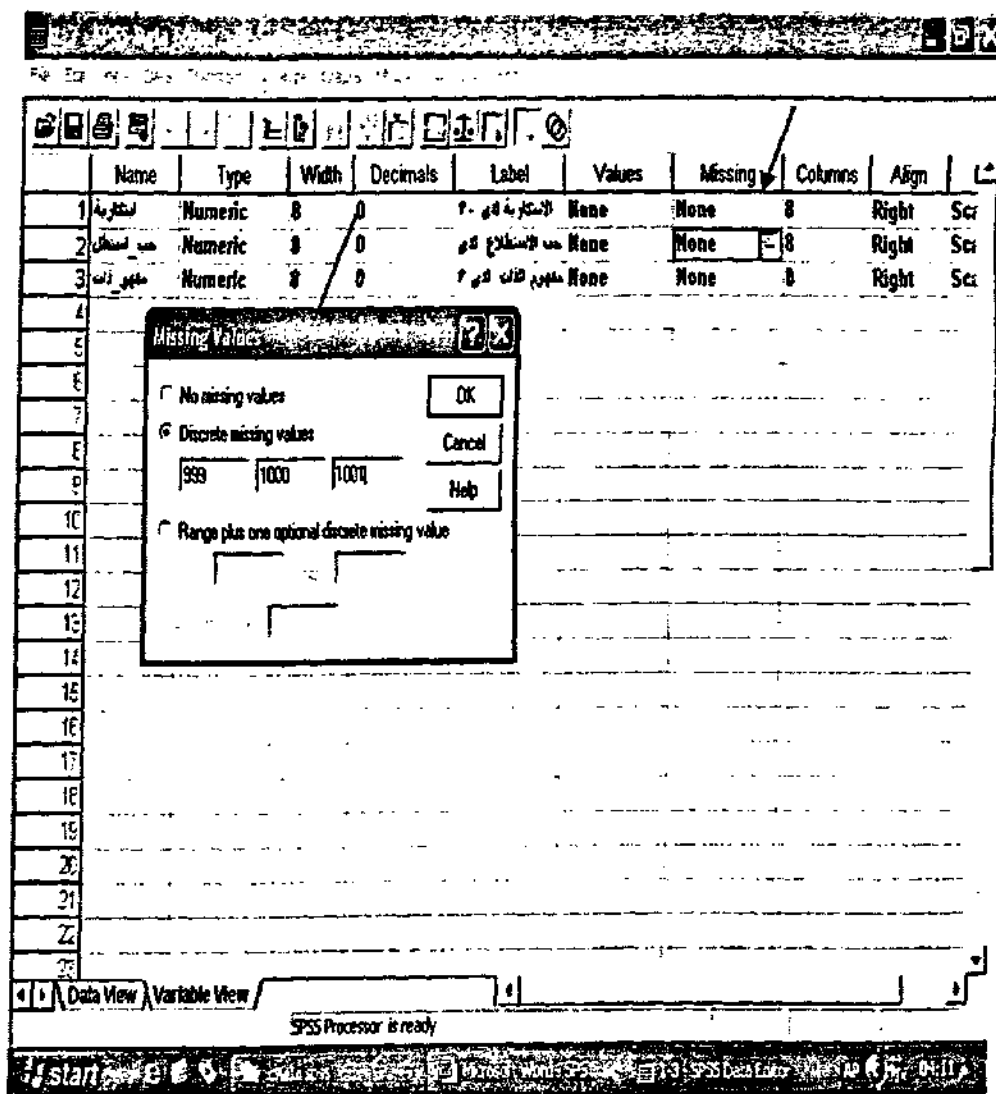
إن الباحث الذي يطبق العديد من المقاييس و الاستبيانات من الصعب أن يحصل على استجابات المفحوصين فقد يترك مفحوص سؤال دون إجابة لأسباب مختلفة كإهماله أو عدم قدرته على الإجابة أو عدم رغبته في الإجابة على هذا السؤال ولذلك تعد درجة هذا السؤال قيمة مفقودة أو متروكة ، و من الأمثلة الأخرى التي يمكن أن تظهر فيها القيم المفقودة عندما يجمع الباحث معلومات عن البيانات الشخصية للمفحوصين كعمرهم و حالتهم الاجتماعية و دخلهم الشهري هنا قد يتعرض الباحث لعدم استجابة المفحوص عن بيان معين كعمره أو دخله الشهري و هذا يمثل قيمة مفقودة *Missing* و يظهر أمام الباحث خياران لمعالجة بياناته الإحصائية أولهما أن يستبعد الاستجابات المتبقية للمفحوص الذي ترك سؤال أو أكثر ، أو رفض الاستجابة على أي اختبار من الاختبارات

الطبقة عليه (مما يعد مضيعة للوقت و الجهد) ، و ثانيهما و هو الحل الذى يقدمه برنامج *Spss* وهو تحديد رقم معين للبرنامج إذا ظهر فى ملف البيانات يعتبره قيمة مفقودة و لا يدخل هذا الرقم فى معالجاته الإحصائية و يراعى فى اختيار هذا الرقم أن يكون مستقل تماماً عن البيانات الأصلية بحيث لا يمكن تكراره كبيان أصلى فإذا كان البيان المفقود لتغير التحصيل ذى الدرجة الكلية ١٠٠ مثلاً فإنه يمكن اختيار القيم المفقودة الرقم ٩٩٩ لان هذه القيمة يستحيل أن تكون بيان أصلى و وضعها فى ملف البيانات يشير إلى أنها قيمة مفقودة أو متروكة، و فى الواقع هناك بعض الباحثين يختار قيماً سالبة لاستحالة تكرارها فى البيانات الكمية ، و كذلك المثل فى البيانات النوعية نختار القيم المفقودة بيان نادر الحدوث و ذلك على حسب طبيعة البيانات الخاص بكل متغير.....ونظراً لان هناك أسباب عديدة لفقد بيانات معينة *Missing* ، منها رفض الفحوص الإجابة ، عدم معرفته بالإجابة ، سوء طباعة الاستبيان ، عدم حضور الفحوص ، نسيان الفحوص أن يجيب ، و غيرها من الأسباب لذلك أتاح برنامج *Spss* للقائم بالتحليل الحرية لتدوين أكثر من قيمة مفقودة بحيث يحدد لنفسه سبب كل قيمة مفقودة كأن تشير القيمة (٩٩٩) مثلاً إلى رفض المستجيب على الإجابة ، و القيمة (١٠٠٠) إلى غيابه ، و هكذاو لعن العلة فى ذلك هو فهم موقف الاختبار و طبيعته و ربود فعل المستجيبين له و لتبنى تفسيرك على ذلك .

كيف يمكن تعريف القيم المفقودة *Missing* :

لنفترض أن باحثاً أراد معرفة بعض الخصائص الاجتماعية و المعرفية (العمر ، المستوى الاقتصادى - المستوى الاجتماعى - حجم الأسرة - الذكاء - دافعية الإنجاز - أسلوب التفكير) لدى عينة من الفحوصين ، و قام بتطبيق بعض الاختبارات لتحقيق هذا الغرض هنا يتضح أن هناك احتمالية كبيرة لعدم حصول الفاحص على كل البيانات لكل الفحوصين لذلك ستكون هناك قيماً مفقودة *Missing* ، على الفاحص أن يقوم بتعريف البرنامج بها و لناخذ مثلاً على ذلك متغير حب الاستطلاع ذى الدرجة الكلية (١٢٠) كالتالى :

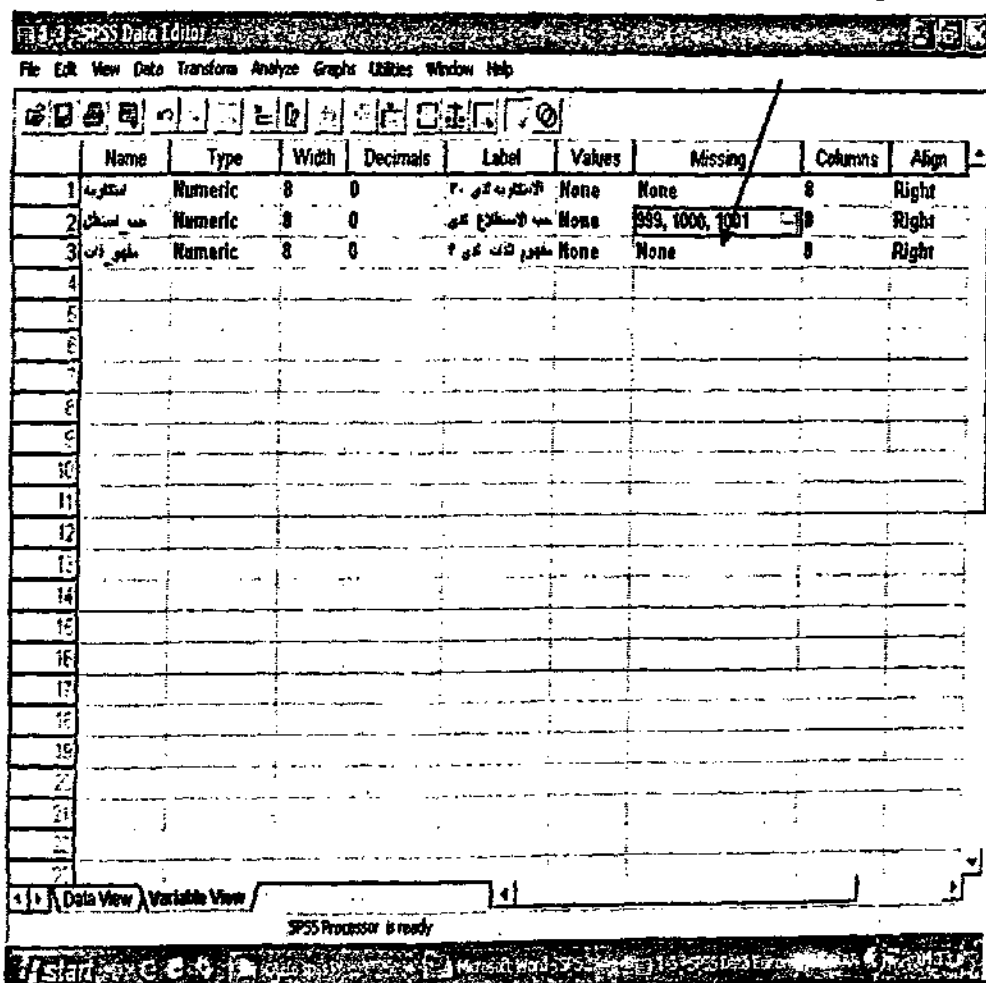
- تأكد من فتح شاشة خصائص المتغيرات *Variable View*.
- اذهب إلى الخلية التي تمثل تقاطع العمود الخاص بالقيم المفقودة *Missing* والصف المعبر عن المتغير المطلوب (حب_استطل) واضغط على المربع الصغير الرمادي الذي به ثلاث نقاط و الموجود على يمين الخلية سيظهر مربع الحوار المرفق كما بالشكل.



من مربع الحوار السابق المجاور للنافذة نجد هناك خيارات كالتالي:

لا يوجد قيم مفقودة *No Missing Values*، أو تحديد قيم مفقودة والتي منها: ثلاثة قيم منفصلة *Discrete Missing Values*، أو مدى من القيم المفقودة يتراوح بين قيمة معينة و قيمة أخرى (*low to high*)، أو مدى من القيم المفقودة بالإضافة إلى قيمة منفصلة (*low to high + discrete value*)

و لقد تم اختيار ثلاثة قيم منفصلة كما هو موضح بالشكل و هي القيمة ٩٩٩ و تشير إلى أى مفحوص تغيب عن الامتحان ، و القيمة ١٠٠٠ و هي تشير إلى أى مفحوص أهمل فى الإجابة ، و القيمة ١٠٠١ و هي تشير إلى أى مفحوص ترك بعض الأسئلة فى الامتحان .
 • يتم بعد ذلك الضغط على زر الموافقة *OK* ، لتعريف البرنامج بهذه القيم المفقودة لكي يتجاهلها فى حساباته ، و ستظهر الشاشة كما بالشكل :



ملاحظة

بالرغم من أننا يمكننا تحديد قيمة واحدة فقط كقيمة مفقودة بحيث إذا ظهرت فى البيانات يعتبرها البرنامج مفقودة و يتجاهلها و لا يدخلها فى حساباته ، إلا أن البرنامج كما سبق أن أوضحنا يتيح الحرية لتحديد أكثر من قيمة مفقودة حتى نفهم اكبر عدد ممكن من المواقف التى فيها فقدت البيانات

ملاحظة

عند إدخال البيانات فى شاشة عرض البيانات وتركنا خلية فارغة فى هذه الحالة إذا كانت البيانات رقمية سيعتبرها قيمة مفقودة وإذا كانت البيانات نوعية سيعتبر البرنامج الفراغ كما انه بيان حقيقى و يدخله فى حساباته

تدريب

حدد قيماً مفقودة لأسباب مختلفة لاختبار تحصيلى قمت بتطبيقه وأردت أن تحلل بياناته

ح- عرض العمود *Columns* : وهو العرض الرئى للعمود الخاص بالتغير و الذى يظهر على الشاشة، و العرض الافتراضى للعمود هو ٨ وحدات ، و توسيع أو تضيق عرض العمود لا يؤثر على دقة النتائج بأى صورة من الصور و لكن إذا كان المتغير رقمى وكان عدد الأرقام الخاص بالبيان أكبر من عرض العمود الخاص بالتغير سيتحول الرقم إلى صيغة أخرى مختصرة و ملائمة لعرض العمود وهى صيغة التدوين العلمى ، فمثلاً الرقم ١٢٤٥٧٨٩١٢٤٥٥ سيتحول إلى الصيغة $1.25e+11$ (و هى تعنى 1.25×10^{11}) ، و إذا كان عرض العمود أضيق بكثير من عدد وحدات بيانات المتغير *Width* فسيقوم البرنامج بوضع علامات نجوم *Asterisks* (***) و علينا إذا أن نغير من عرض العمود حتى يظهر البيان الحقيقى ، أما إذا كان البيان نوعى وكان عدد الوحدات الخاص بالبيان أكبر من عرض العمود الخاص بالتغير *Columns* سيتم ظهور أول جزء من البيان و الذى يناسب عرض العمود فمثلاً البيان *Strongly Agree* قد يظهر منه أول جزء فقط على حسب عرض العمود وهو مثلاً *Strongl* ، و علينا أيضاً أن نغير من عرض العمود حتى يظهر البيان الحقيقى.

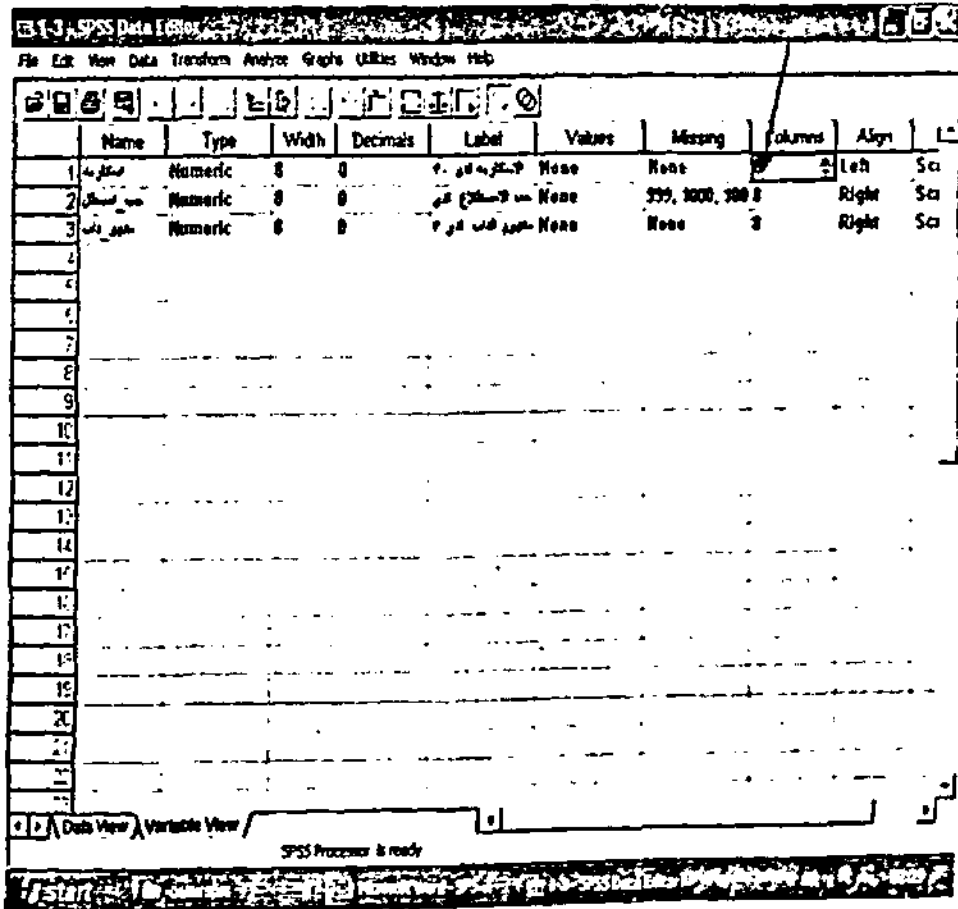
ملاحظة

يمكن أن نغير من عرض العمود بطريقة مباشرة في شاشة البيانات و ذلك بسحب الحد الفاصل بين الخانة الموجود فيها اسم العمود الذي يمثل المتغير و الخانة الموجود فيها اسم العمود المجاور له حتى نصل إلى العرض المطلوب ، و يلاحظ عندما يكون مؤشر الماوس (السهم) عند هذا الحد يتحول إلى علامة شبيهة بعلامة \leftrightarrow

كيف نحدد عرض العمود؟

نتبع الخطوات التالية :

- تأكد من فتح شاشة عرض خصائص المتغيرات *Variable View* .
- اضغط على الخانة التي تماثل تقاطع العمود *Columns* مع الصف الذي يمثل المتغير المراد تحديد عرض عموده .
- ستجد سهمين أحدهما لزيادة عرض العمود و الآخر لتناقص عرض العمود ، كما ستجد وجود عرض افتراضي للعمود قدره ٨ وحدة ، يمكنك زيادته أو نقصانه ، كما هو موضح بالشكل :



تدريس

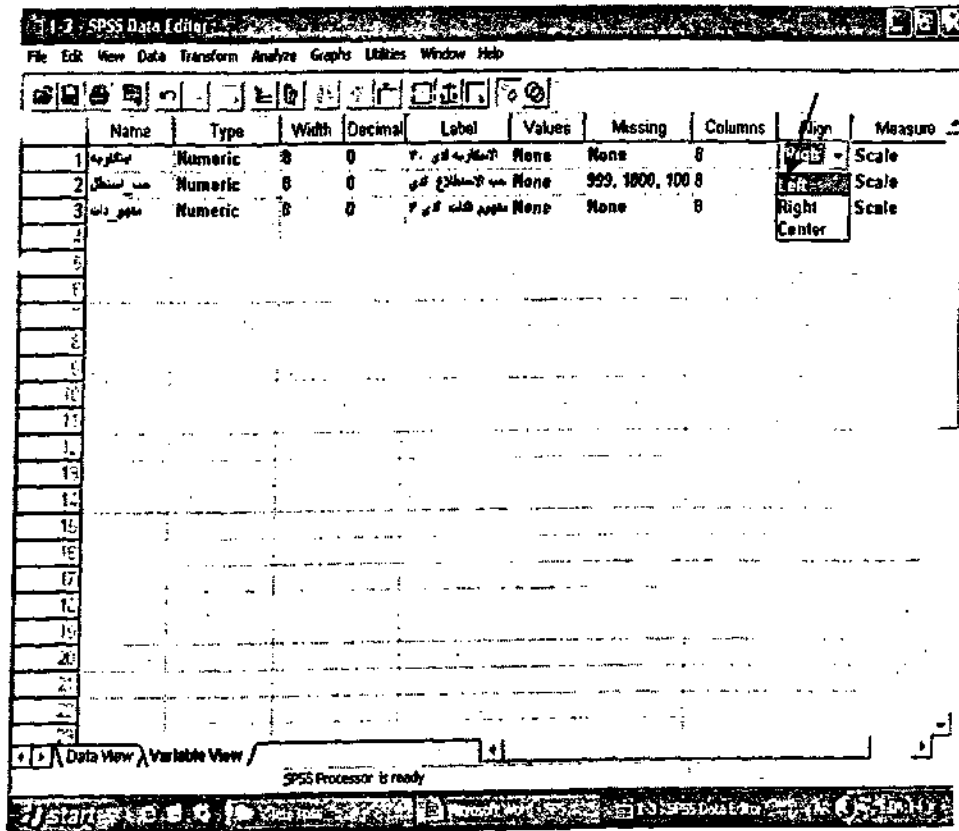
حاول أن تختار قيماً مختلفة لعرض العمود و لاحظ التغير الناتج في شاشة البيانات

٩) المحاذاة *Align*: وفيها يتم محاذاة البيانات التي يتم إدخالها (في نافذة البيانات الأصلية) سواء تظهر في وسط الخلية أو في يسارها أو في يمينها .

كيف يمكن تحديد المحاذاة *Align* ؟

• تأكد من فتح شاشة خصائص المتغيرات *Variables View*

- عن الضغط على الخلية التي تمثل تقاطع العمود *Align* مع الصف الذي يمثل المتغير المراد تحديد شكل محاذاة بياناته يظهر الاختيار الافتراضي (*Right*) ، و يظهر على يمين الخلية سهم منسدل إلى أسفل به أشكال المحاذاة - (*Right - Left-Center*) .
- لو رغبت في الاستقرار على الاختيار الافتراضي اترك الخلية كما هي وستتم المحاذاة من جانب اليمين .
- لو رغبت في تغيير الاختيار الافتراضي اضغط على السهم ستجد ثلاثة اختيارات (*Right - Left-Center*) يتم اختيار شكل المحاذاة المطلوب كما بالشكل :



	الذكور	var	var	var	var	var	var	var	var	var	var
1	107.00										
2	116.50										
3	115.00										
4	97.50										
5	115.25										
6	189.30										
7	124.57										
8	100.20										
9	96.00										
10	107.85										
11	100.80										
12	120.00										
13											
14											
15											
16											
17											
18											
19											
20											
21											

” بيانات محاذاة ناحية اليمين ”

تدريب

حاول أن تختار المحاذاة ناحية الشمال أو في الوسط ولا حظ الفرق ”

١٠) القياس *Measure* : أيضا من خصائص المتغير هو تحديد مستوى القياس لبيانات المتغير الذي يتم إدخاله هل هو إسمي أم رتبي أم مسافي أم نسبي ، و لكن برنامج *Spss* لا يميز بين المستويات المسافية و النسبية فكلاهما بيانات كمية لذلك يطلق عليهم *Spss* بيانات متدرجة *Scale* ، و على ذلك لتحديد نوع مستوى القياس المناسب يتم الاختيار بين ثلاثة مستويات : متدرج *Scale* ، إسمي *Nominal* ، رتبي *Ordinal* ، حيث يتم الاختيار *Nominal* في حالة ما إذا كان المتغير تصنيفي أى لهدف التصنيف فقط دون أن يكون لبيانات المتغير معنى كمي أو ترتيبى مثل متغير الجنسية(مصرى-أمريكى سعودي-ليبيى..) أو متغير النوع(ذكر-أنثى) ، أو متغير اللون(أبيض-خمرى-..) هذا النوع من المتغيرات يسمى متغيرات اسمية* و هى تهدف إلى التصنيف فقط حتى لو عبرنا

• سيتم الحديث عنها بالتفصيل في الفصل الثنى من هذا الكتاب

عنها بأرقام بدلاً من فئات التصنيف فهي ليست لها مدلول كمي و إنما هدفها التصنيف فقط فلا يمكن أن نقول مثلاً أن الأبيض أكبر من الخمرى أو السودانى أفضل من الليبى ، لذا فإن أى متغير من هذه المتغيرات نختار له مستوى القياس الإسمى *Nominal* ، و هناك متغيرات أخرى يمكننا أن نرتب بياناتها ترتيباً تصاعدياً أو تنازلياً مثل المستوى الاجتماعى الاقتصادى (مرتفع-متوسط-منخفض) ، و الصف الدراسى (الأول-الثانى-الثالث) ، و التقديرات الجامعية (ممتاز-جيد جداً -جيد-مقبول..). هذا النوع من المتغيرات و ما يشابهه يمكن أن نرتب بياناته فيمكننا القول أن ممتاز أعلى من جيد جداً و أن الصف الثالث أعلى من الصف الأول و هكذا لذا فإن أى متغير من هذه المتغيرات نختار له مستوى القياس الرتبى *Ordinal* ، و لكن يلاحظ على المتغيرات الرتبية أننا لا يمكننا أن نحدد المسافة بين أى بيانين بطريقة كمية فلا نعرف مثلاً المسافة أو الفرق بين المتوسط و المنخفض ، لذلك هناك نوع من المتغيرات يسمى المتغيرات المتدرجة *Scale* تتضمن الترتيب و كذلك المسافة مثل التحصيل ووزن الجسم و عدد الأطفال بكل أسرة و القدرة الإبتكارية و غيرها من المتغيرات ذات المدلول الكمي لذا فإن أى متغير من هذه المتغيرات نختار له مستوى القياس المتدرج *Scale* .

ملاحظة

مستوى القياس المتدرج لا يناسب إلا البيانات الرقمية فقط *Numeric* ، أما مستويى القياس الإسمى و كذلك الرتبى يصلحان للبيانات الرقمية و كذلك النوعية *String*

تدريسيب

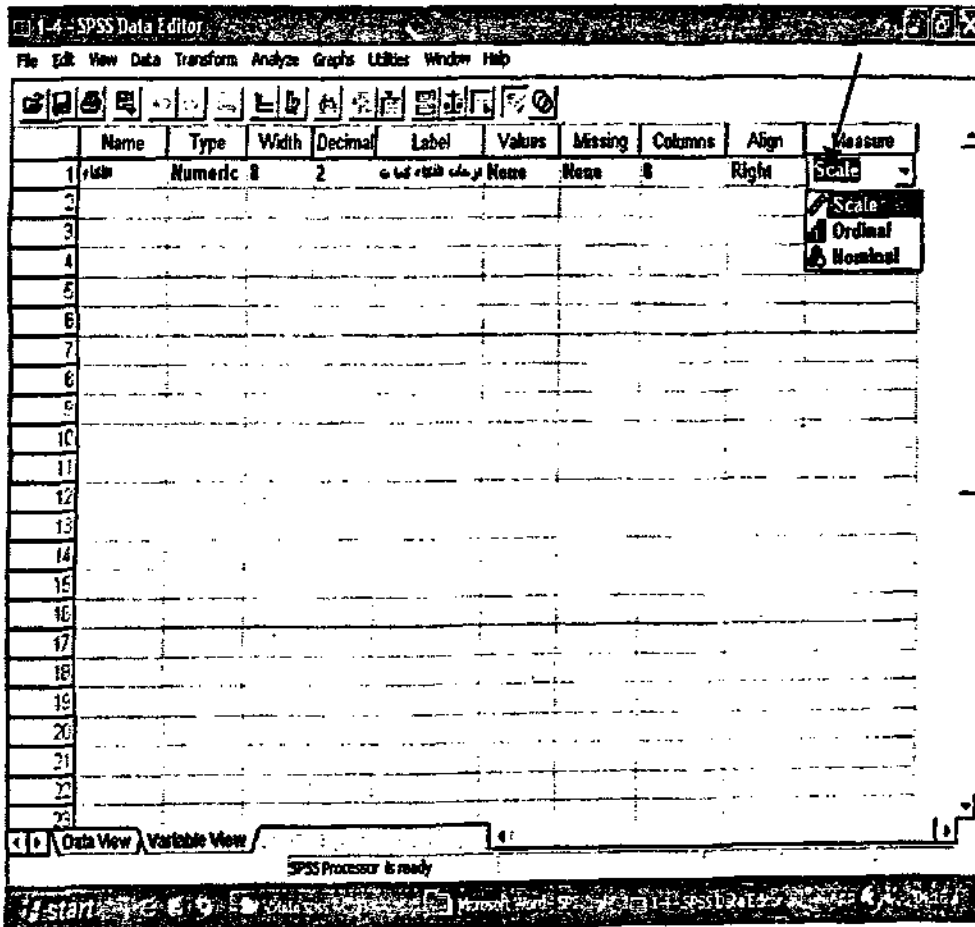
حاول أن تجرب كل نوع من البيانات و لاحظ مستوى القياس المناسب له

كيف يمكن تحديد مستوى القياس المناسب للمتغير؟

نفرض أن لدينا بيانات متغير مثل الذكاء فإننا نحدد مستوى القياس المناسب *Measure*

كالتالى :

- تأكد من فتح شاشة خصائص المتغيرات *Variable View*
- عند الضغط على الخلية التي تمثل تقاطع العمود *Measure* مع الصف الذي يمثل المتغير المراد تحديد مستوى قياسه ، يظهر على يمين الخلية سهم منسدل إلى أسفل ، بالضغط على السهم تجد ثلاثة اختيارات منهم الاختيار الافتراضي *Scale* الموجود أصلاً في الخلية و اختاران آخران هما *Ordinal* و *Nominal*.
- حيث أن متغير الذكاء من المتغيرات المتدرجة لذا نختار *Scale* (و هو الاختيار الافتراضي) . كما بالشكل :



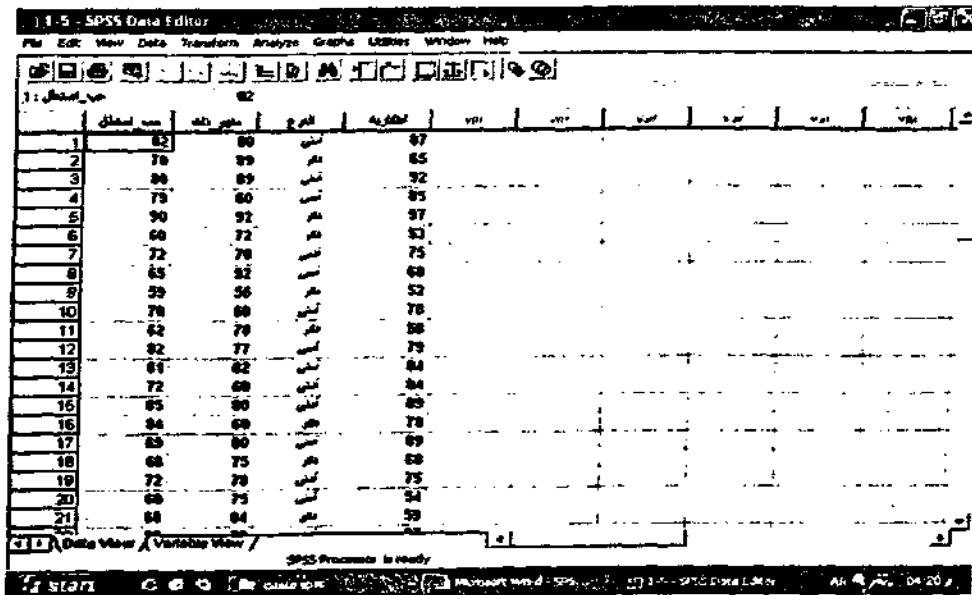
ملاحظة

سيتم التركيز في هذا الكتاب على خصائص معينة للمتغيرات و هي : اسم المتغير-نوع المتغير-بطاقة المتغير-الأكواد- القيم المفقودة- مستوى قياس المتغير

كيف ندخل البيانات المراد معالجتها إحصائياً؟

عندما تكون لدينا بيانات معينة كمية أو كيفية و نريد معالجتها إحصائياً باستخدام برنامج *Spss* يفضل أولاً تحديد خصائص المتغيرات من خلال شاشة *Variable View* ، ثم بعد تحديد خصائص المتغيرات يتم الانتقال إلى شاشة عرض البيانات *Data View* و فيها تطبق خصائص المتغيرات التي حررناها في الشاشة الأخرى ، ثم نقوم بإدخال البيانات من أول خلية و هي التي تتبع المتغير الأول في الشاشة و كذلك الحالة الأولى رقم (١) ، ثم بعد ذلك ننتقل من خلية لأخرى و ذلك إما بطريقة أفقية (من متغير لمتغير) ، أو بطريقة رأسية (من حالة لأخرى)، و هذا يرجع لحرية المستخدم و لكن يفضل إدخال البيانات بصورة رأسية حتى يتم التركيز على كل متغير على حدة ، و هناك عدة طرق من خلالها يتم الانتقال من خلية لأخرى، و ذلك بواسطة المفاتيح التي أشرنا إليها عند الحديث عن شريط الإدخال وهو الزر *Enter* ، أو أسهم التحرك (الاتجاهات) ، أو زر *Tab* ، وينبغي مراعاة أنه عند الانتهاء من إدخال كافة البيانات المراد معالجتها أن يتم حفظها باسم معين و سيضيف البرنامج تلقائياً الامتداد *Sav* و هو الامتداد الذي يميز ملف البيانات عن غيره من الملفات المتعلقة بالبرنامج ، كما يوصى بحفظ ملف البيانات في أكثر من موضع على الجهاز و على وحدات تخزين أخرى (الفلاشة) مثلاً

وتظهر البيانات في نافذة عرض البيانات كما بالشكل :



رقم	المرح	الدرجة	الوقت	الدرجة
1	82	80	87	
2	78	89	85	
3	88	89	92	
4	79	80	85	
5	90	92	87	
6	68	72	82	
7	72	78	75	
8	65	82	68	
9	59	56	52	
10	78	88	78	
11	82	79	88	
12	82	77	79	
13	81	82	84	
14	72	68	84	
15	85	80	89	
16	84	88	78	
17	85	80	89	
18	68	75	88	
19	72	78	75	
20	68	75	84	
21	88	84	59	

٢- نافذة عرض المخرجات *spss viewer* :

بعد إجراء أى عملية إحصائية على البيانات التى تم إدخالها ، مثل المتوسط الحسابى أو التوزيع التكرارى ، أو الانحراف المعياري أو تحليل التباين أو أى عملية أخرى يتم ظهور نتيجة هذه العملية فى نافذة من نوافذ *Spss* تسمى نافذة عرض المخرجات و هى تعرض النتائج الإحصائية فى جداول أو رسوم بيانية ، و يمكن التنقل بين شاشة عرض المخرجات و شاشة البيانات الأصلية من خلال قائمة *Window* الموجودة فى النافذتين ، و مثال لنافذة عرض المخرجات موضحة بالشكل :

The screenshot shows the SPSS Viewer window with the following content:

Descriptives

Descriptive Statistics

	N	Minimum	Maximum	Mean	Std. Deviation
ACHIEVEM	30	12.00	29.00	20.3667	5.40423
CREATM	30	112.00	127.00	123.7000	2.86657
Valid N (listwise)	30				

Correlations

Correlations

		ACHIEVEM	CREATM
ACHIEVEM	Pearson Correlation	1	.219
	Sig. (2-tailed)		.245
	N	30	30
CREATM	Pearson Correlation	.219	1



و تتكون هذه الشاشة من الآتى :

أ- شريط العنوان *Title Bar* : و هو موضح بالجزء (١) : و الذى يظهر فيه اسم الملف الخاص بالمخرجات و الاسم الافتراضى الذى يضعه البرنامج هو *Output_1* ، و الذى بالطبع يمكن تغييره عن طريق الأمر *File>Save As ...* ، أما امتداد ملف المخرجات فهو إجبارى و يأخذ الامتداد *.Spo* .

ب- شريط القائمة *Menu Bar* : و هو موضح بالجزء (٢) : و هى تتكون من ١٠ قوائم منها ما هو نفسه فى نوافذ أخرى و منها ما هو يميز هذه النافذة عن النوافذ الأخرى و منها ما هو مختلف فى بعض أوامره الفرعية بالرغم من أخذه نفس اسم القائمة ، و مثال لقائمة موجودة فى شريط قوائم هذه النافذة و موجودة فى شريط القوائم لنوافذ الأخرى ، قائمة *Help* "المساعدة" ، و مثال لقائمة تميز هذه النافذة عن النوافذ الأخرى قائمة *Insert* و التى تختص بإدخال عناوين النتائج و نصوص و كائنات و غيرها من العناصر الأخرى للنتائج ، و مثال لقائمة تختلف فى بعض أوامرها الفرعية بالرغم من أن لها نفس الاسم عن النوافذ الأخرى قائمة *File* ، فهذه القائمة موجودة فى نافذة محرر البيانات و كذلك موجودة فى نافذة المخرجات إلا أن هناك أوامر تؤدى نفس الوظيفة فى النافذتين مثل أمر *File>New>Data* ، و هناك أمر يميز نافذة المخرجات عن نافذة محرر البيانات مثل أمر *File>Save As* .

تدريب

حاول أن تفتح كل القوائم فى هذه النافذة و قم بتجريب الأوامر الفرعية التى تحتويها، و لاحظ الفرق بينها و بين النوافذ الأخرى

ج- شريط الأدوات *Tool Bar* : و هو موضح بالجزء (٣) : و هو مرتبط بشريط القائمة فكما أن هناك قوائم خاصة بالبيانات فقط و أخرى خاصة بالنتائج فقط ، لذلك فإن الأدوات منها ما هو مخصص للبيانات فقط و يؤدى نفس الوظيفة بالضبط مثل : أيقونة  و التى هدفها عرض كل خصائص التغيرات المدونة فى شاشة عرض البيانات مثل (الاسم ، النوع ، الكود ، وهكذا.....) ، و هناك أدوات مخصصة للنتائج مثل : أيقونة  و التى تعنى تحديد النتيجة الأخيرة *Select Last Output* (لنسخها أو قصها أو تحريرها مثلاً) .

د- شريط الحالة *Status Bar* : و هو كما موضح بالجزء (٤) : و هو نفس الشريط الموجود فى نافذة محرر البيانات و يؤدى نفس الوظيفة لأنه خاص كما سبق و أوضحنا

بتوضيح حالة العملية الإحصائية أثناء تنفيذها ، و شريط الحالة كما سبق و أن أوضحنا
يمكن إظهاره أو إخفاؤه من قائمة *View* .

هـ- **منطقة النتائج** : و هي منقسمة إلى جزئين الجزء الأيسر (قائمة المحتويات) ، و
هو كما موضح بالجزء (٥) بحيث كل نتيجة تتكون من عناصر فرعية مثل عنوان و
ملاحظات و إحصاءات ، و بالضغط على كل عنصر يتم الوصول إليه مباشرة في الجزء
الآخر الأيمن و هو كما موضح بالجزء (٦) و الذى يتم فيه عرض كل النتائج الخاصة
بالتحليل و التى يمكن تفحصها كلها من خلال شريط التمرير بالجزء (٧) ، و يمكن إخفاء
الجزء الأيسر من نافذة النتائج و ذلك بسحب الخط الفاصل بين الجزئين ناحية اليسار
حتى يتم إخفاء الجزء تماماً ، كما يمكن تضيق أو توسيع مساحتها بنفس الطريقة

ملاحظة

كل نتيجة رئيسية في الجزء الأيسر مثل *frequencies* ، أو *correlations* أو أى نتيجة
أخرى يكون موجود أمامها علامة (-) بمعنى أنها تتكون من عناصر و بالضغط على هذه
العلامة (-) يتم إخفاء العناصر مرة أخرى و تتحول إلى علامة (+) ، و تكون نتيجة
ذلك أن يتم إخفاؤها من الجزء الأيمن

تدريب

حاول أن تتعرف على مكونات أخرى لنافذة المخرجات

الفصل الثانى

بعض المفاهيم الإحصائية

أولاً: البيانات الإحصائية:

إن البيانات الإحصائية التى يحصل عليها الباحث أو التربوى أو المعلم أو المسئول عموماً قد يعبر عنها بصورة كمية أو كيفية ، و فى حالة التعبير الكمي تأخذ هذه البيانات أرقاماً مثل أعمار التلاميذ بإحدى المدارس بالشهور (١٣٠-١٢٩-١٣٣-١٣٥-...) ، أو درجات الطلاب على إحدى الاختبارات ذى الدرجة الكلية ٢٠ (١٧-٩-١٥-١٤-١٨-.....) ، أو الدخل الشهرى للعاملين فى مؤسسة ما بالجنيه (٨٧٢,٦-٦١٢,٤-٧١٥,٤-١٠٤,٨-.....) و هكذا ، أما فى حالة التعبير الكيفى فيعبر عن البيانات الإحصائية بصفات مثل تقديرات الطلاب الجامعيين فى مادة الإحصاء و التى يعبر عنها بالصفات التالية (ممتاز-جيد جداً-جيد -مقبول...) ، أو نوع الموظفين العاملين بإدارة ما (ذكر- أنثى) ، أو حالتهم الاجتماعية (متزوج-أعزب-غير متزوج-.....) ، و غيرها من البيانات المعبر عنها كيفياً .

و الغرض من الحصول على هذه البيانات الإحصائية هو الوصول إلى معلومات خاصة بهذه البيانات و محاولة فهمها و معرفة مغزاها و تفسيرها لاتخاذ قرارات بشأنها ، و إلا تنتفى الفائدة من عملية جمع البيانات .

فمثلاً عندما يقوم المعلم بتطبيق اختبار شهرى على تلاميذ فصله البالغ عددهم ٥٠ تلميذاً و بعد تصحيح الاختبار حصل المعلم على درجات تلاميذه و قام بسردها درجة تلو الأخرى ، هذه الدرجات تسمى بيانات إحصائية و هنا إذا لم يقم المعلم بجمع معلومات عن هذه البيانات و كذلك -و هو الأهم- اتخاذ قرارات بشأنها فى هذه الحالة تنتفى الفائدة من عملية البيانات ، و فى مثالنا هذا نجد أن المعلم فى حاجة إلى معرفة المزيد من المعلومات منها مثلاً:-

١- عدد التلاميذ الذين حصلوا على أعلى الدرجات .

٢- عدد التلاميذ الذين حصلوا على أقل الدرجات .

٣- عدد التلاميذ الذين حصلوا على درجات محصورة بين درجتين ما ١٧ و ٢٥ مثلاً .

و هذه المعلومات و غيرها الكثير يحتاجها المعلم فى اتخاذ قرارات معينة عند التعامل مع تلاميذه طبقاً لمستوياتهم ، و من ضمن القرارات التى يمكن أن يتخذها المعلم بناءً على البيانات الإحصائية التى جمعها هو تشجيع و تدعيم و مدح التلاميذ مرتفعى التحصيل للحفاظ على مستواهم ، و فى المقابل يقوم بمد مزيد من الاهتمام و الرعاية للتلاميذ منخفضى التحصيل و معرفة مسببات انخفاض تحصيلهم و محاولة تلافي هذه المسببات ، و من ثم فإن البيانات الإحصائية التى حصل عليها المعلم ساعدته فى اتخاذ قرارات تربوية خاصة بتلاميذه .

و كمثال آخر عندما يحصل باحث على بيانات إحصائية لمجموعتين من مفحوصيه فى متغير التوافق الدراسى إحدى هاتين المجموعتين تتعلم وفق برنامج الساعات المعتمدة و الأخرى تتعلم وفق البرنامج الدراسى الزمنى المعتاد و لاحظ وجود فروق فى درجات التوافق الدراسى بين المجموعتين بصورة تشير إلى أن التلاميذ الذين يتعلمون وفق برنامج الساعات المعتمدة أكثر توافقاً ، و من ثم استطعنا استخلاص معلومات من البيانات الإحصائية التى حصلنا عليها قد تقودنا إلى اتخاذ قرارات تتعلق بتطبيق هذا النظام الدراسى أو على الأقل معرفة إيجابياته و محاولة تطبيقها .

أيضاً إذا قام مدير مدرسة بجمع بيانات إحصائية عن الحالة الاجتماعية للمعلمين بالمدرسة و البالغ عددهم ٢٣ معلماً و استنتج من هذه البيانات أن هناك ١٢ معلم متزوج و ٩ معلمين غير متزوجين و معلم أرمل و معلم مطلق ، فى هذه الحالة يمكن للمدير استخلاص معلومات من هذه البيانات قد تفيده فى تفسير مستوى الأداء فى المدرسة أو ربط الحالة الاجتماعية للمعلم بمستوى أدائه و من ثم فإن الحصول على البيانات الإحصائية ليس هو الغاية و لكن البيانات الإحصائية مجرد وسيلة لتحقيق غاية و هو الوصول إلى معلومات تفيدنا فى اتخاذ قرار ما .

فالبيانات الإحصائية بدون تفحصها و تحليلها و محاولة استخلاص معلومات منها تصبح عديمة الفائدة و ليس لها قيمة *Useless* ، و إذا كانت هذه البيانات نقطة الانطلاق و التى

منها يبدأ السؤل عن هذه البيانات فى اتخاذ قرار ما ، لذا ينبغى الحرص على ضرورة الحصول عليها من مصادر موثوقة قد تكون هذه المصادر اختبارات أو مقاييس أو استبيانات أو استطلاعات رأى أو مقابلات شخصية أو ملاحظات أو تقارير .

١- تصنيف البيانات الإحصائية :

يمكن تصنيف البيانات الإحصائية من عدة زوايا منها طبيعة البيانات و عدد البيانات كالتالى:

أ- **طبيعة البيانات:** تقسم إلى بيانات كمية و بيانات كمية

(١) **البيانات الكيفية :** *Qualitative Data* : و فيها يعبر عن البيانات بصفات فمثلا لجمع بيانات إحصائية عن متغير النوع لدى معلمى المرحلة الابتدائية هنا يتم التعبير عن هذه البيانات بصفة إما ذكر أو أنثى ، و كذلك هناك متغيرات أخرى يتم التعبير عنها كيفياً مثل متغير الديانة (مسلم - مسيحى.....)، و متغير الجنسية (مصرى-أمريكى-سعودى.....) ، و تقديرات الطلاب (ممتاز-جيد جدا -جيد-مقبول) ، و غيرها من المتغيرات الأخرى و المعبر عنها كيفياً .

(٢) **البيانات الكمية :** *Quantities Data* : و فيها يتم التعبير عن الظاهرة المراد جمع بيانات عنها فى صورة كمية أى أرقام لها مدلول كمى و مثال ذلك عند جمع بيانات إحصائية عن تحصيل التلاميذ فى مادة القراءة فى فصل ما ، هنا يتم التعبير عن متغير التحصيل فى صورة أرقام و بالمثل عندما نود جمع بيانات إحصائية عن الدخل الشهرى للعاملين فى مؤسسة ما ستكون البيانات الإحصائية فى صورة أرقام و هكذا .

و يمكن تقسيم البيانات الكمية من زاويتين الأولى هى اتصال البيانات و الثانية عدد القيم المختلفة فى البيانات.

و يمكن تقسيم البيانات الكمية من زاوية اتصال البيانات إلى نوعين بيانات منفصلة و بيانات متصلة كالتالى:

(٢)-أ: **بيانات منفصلة:** و هو نوع من البيانات يشير إلى انفصال الأرقام عن بعضها البعض بوجود مسافات بينها قدرها الوحدة أو أكثر مما يعنى عدم اتصال البيانات و كمثال لهذا

النوع من البيانات عدد التلاميذ الموزعين في كل فصل من فصول مدرسة ما يكون مثلاً ٤٥-٥٦-٤٧-٤٨-٤٩-٥٠ ، هذا النوع من البيانات منفصل لأنه لا يتضمن كسوراً تؤدي إلى اتصال البيانات فلا يمكن القول مثلاً أن عدد التلاميذ في فصل ما ٤٥,٥ ، ٤٦,٨ ، و من ثم فإن عدد الأشياء عموماً ينتمي إلى فئة البيانات المنفصلة .

(٢) ب: بيانات متصلة : و هي البيانات التي لا تنفصل عن بعضها البعض و يمكن توزيعها على خط متصل بدون وجود فواصل بينها لأنها تتضمن كسوراً مثل الأطوال و الأوزان و الأعمار و درجات التحصيل و نسب الذكاء ، فنجد مثلاً طول شخص ١٧٢,٦ سم ، و وزنه ٨٠,٤ كجم ، كما أنه لا يوجد مانع من الناحية النظرية على حصول الطالب على الدرجة ١٦,٢ أو ١٧,٥ مثلاً و خاصة إذا اتبعت طرق دقيقة و موضوعية في التصحيح ، و لكن بالرغم من احتواء هذه المتغيرات على كسور إلا أنه من الناحية العملية و في الغالب يتم جبر الكسر و من ثم تتحول هذه البيانات بصورة لا إرادية إلى أرقام صحيحة مما يجعلها بيانات منفصلة ، فمثلاً إذا كان طول مؤمن ١٨٢,٣ يتم جبر هذا الرقم و نقول أن طوله ١٨٢ سم و إذا كان عمر مريم ٦ سنوات و ١٠ شهور نقول أن عمرها ٧ سنوات ، كما يظهر ذلك جلياً في التحصيل ففي الوقت الذي يستحق فيه الطالب و بدقة الدرجة ١٧,٦ تعطى له الدرجة ١٧ أو ١٨ ، و من ثم فإن هذه البيانات من المفترض أن تكون بيانات متصلة و لكن يتم تحويلها بصورة لا إرادية إلى بيانات منفصلة.

و في هذا الصدد يشير (Nunnally,1978,122) إلى أن الاتصال الكامل للتوزيعات هو تعبير رياضي مجرد *Mathematical Abstraction* و لكن لا يحدث في واقع القياس الفعلي ، و لكي يتم الاتصال الكامل لا بد من وجود دقة غير متناهية في القياس ، فالتوزيع يكون متصل إذا كان هناك درجتان على التوزيع و لا يمكن بأي حال من الأحوال وجود درجة أخرى بينهما ، و لذلك ففي واقع القياس الفعلي كل المقاييس لها درجات منفصلة *Discrete* بدلاً من تدرج متصل .

و لكن تجاوزاً يمكن القول أن البيانات الكمية التي من الممكن أن تحتوي على كسور مثل الأطوال و الدرجات و الأوزان نطلق عليها بيانات متصلة ، أما البيانات الكمية التي لا يمكن

أن تحتوى على كسور بأى حال من الأحوال مثل أعداد التلاميذ أو أعداد الفصول أو أى أعداد بصفة عامة نطلق عليها بيانات منفصلة .

كما يمكن تقسيم البيانات الكمية من زاوية عدد القيم المختلفة فى البيانات إلى نوعين بيانات ذات عدد قليل من القيم المختلفة و بيانات ذات عدد كبير من القيم المختلفة

(٢)ـ ج: البيانات ذات العدد الصغير من القيم المختلفة: هى البيانات التى تحتوى على عدد من القيم المختلفة يقل عن او يساوى ٢٠ ، ولعل المثال التالى يوضح هذا النوع من البيانات :

تم تطبيق اختبار فى مادة الجبر ذى الدرجة الكلية ٦٠ على تلاميذ إحدى الفصول الإعدادية البالغ عددهم ٤٠ تلميذاً وكانت درجاتهم موزعة كالتالى:

٥٠-٤٥-٥٩-٥٠-٤٠-٢٩-٣٥-٥٨-٥٨-٥٠-٥٥-٣١-٤٠-٤٧-٥٨-٥٦-٥٦-٥٢-٥٤
٤٦-٥٨-٤٦-٤٧-٣٢-٥٦-٤٩-٥٢-٤٧-٣٥-٢٩-٥٥-٤٠-٤٥-٢٦-٣٣-٥٨-٥٠-٢٩-٥٤

البيانات السابقة تحتوى على ١٨ قيمة مختلفة ، أى ان عدد القيم المختلفة أقل من ٢٠ و بالتالى فهى بيانات ذات عدد قليل من القيم المختلفة .

(٢)ـ ج: البيانات ذات العدد الكبير من القيم المختلفة: هى البيانات التى تحتوى على عدد من القيم المختلفة يزيد على ٢٠ ، ولعل المثال التالى يوضح هذا النوع من البيانات :

قام باحث بتطبيق اختبار فى مفهوم الذات ذى الدرجة الكلية ١٠٠ على عينة من الفحوصين عددهم ٣٤ وكانت درجاتهم كالتالى:

٨٠-٧٢-٦٦-٩٢-٥٥-٧٦-٧٥-٨٨-٦٢-٧٤-٨٢-٥١-٨١-٩٥-٧٩-٨٧-٥٤-٧٠-٧٩-٨٥
٩٦-٤٥-٥٨-٦٤-٧٢-٨٠-٧٢-٥٥-٧٦-٨٠-٧٩-٧٠-٦٠-٦٥

البيانات السابقة تحتوى على ٢٥ قيمة مختلفة ، أى ان عدد القيم المختلفة أكبر من ٢٠ و بالتالى فهى بيانات ذات عدد كبير من القيم المختلفة .

ملاحظة

عدد القيم المختلفة للبيانات يختلف عما يسمى بالمدى الكلى للبيانات و الذى يتم حسابه من المعادلة: المدى الكلى للبيانات = (أكبر درجة فى البيانات - أصغر درجة فى البيانات) (٢-١)

ب- **عدد البيانات:** تقسم البيانات من حيث عدد البيانات إلى ثلاثة أنواع من البيانات بيانات عددها صغير جداً و بيانات عددها صغير و بيانات عددها كبير كالتالى:

(١) **البيانات ذات العدد الصغير جداً :** وهى البيانات التى يصل عددها إلى ٥ فأقل ، فإذا رمزنا لعدد البيانات بالرمز (ن) فإن البيانات ذات الحجم الصغير جداً هى البيانات التى تحقق المتباينة $n \geq 5$ ، و كمثال لذلك البيانات التالية التى تعبر عن الحالة الاجتماعية لخمسة معلمين فى مدرسة ما :

متزوج-أعزب-أعزب-متزوج-أعزب

و كمثال آخر البيانات التالية التى تعبر عن درجات أربعة مفحوصين فى اختبار ما :

٣٧ - ٢٥ - ١٦ - ٢٨

فالبيانات السابقة عددها صغير جداً.

(٢) **البيانات ذات العدد الصغير :** وهى البيانات التى يزيد عددها عن ٥ حتى يصل إلى ٣٠ و من ثم تحقق المتباينة التالية $n > 5$ ، و كمثال للبيانات ذات العدد الصغير البيانات التالية و التى تعبر عن درجات ٢٤ تلميذ فى إحدى الاختبارات الشهرية لمادة الجبر نى الدرجة الكلية ٢٠ :

٥-١٤-٦-١٨-٥-١٤-٩-٨-١٧-٩-١٥-١٦-١٢-٨-١٦-٦-١٧-١٣-١٤-١١-١٧-

٨-١٩

(٣) **البيانات ذات العدد الكبير :** وهى البيانات التى يزيد عددها عن ٣٠ و من ثم تحقق المتباينة $n < 30$ ، و من أمثلة هذه البيانات ، البيانات الآتية التى تعبر عن درجات الذكاء التى حصل عليها تلاميذ إحدى الفصول بالمرحلة الإعدادية و البالغ عددهم ٥٠ تلميذاً كالتالى:

٩١ - ٨٤ - ٩٢ - ١٠١ - ٩٧ - ١١٣ - ١٠٩ - ١١٤ - ٩٩ - ١٢٣ - ١٠٣ - ١٠٠ - ١٠٣ - ١٠٦ - ٩١ - ١٠٥ - ٩٨ - ١٠٤ - ١٠٠ - ٩٩ - ٩٥ - ٨٨ - ٩٧ - ٩٦ - ٩٥ - ١٠٢ - ١٢٣ - ١١١ - ٩٥ - ١٠٠ - ٩٧ - ١١١ - ١٠١ - ١١٩ - ١١٨ - ١٠٥ - ٩٩ - ٩٨ - ٨٧ - ٩٢ - ١١٢ - ١٠٥ - ١٠٠ - ٩٤ - ١٢١ - ١٠٨ - ١٠٩ - ٩٧ - ١١٧ - ١١٢

و لقد قدم (Peers,1996,18) تصنيفاً للمتغيرات يتشابه إلى حد بعيد مع التصنيف العروض في الكتاب الحالي حيث أشار إلى أنه يمكن تصنيف المتغيرات إلى كمية /متصلة(تقاس)- منفصلة(تعد) ، و تصنيفية/اسمية-رتبية(ترتب بصورة فردية أو على هيئة مجموعات مرتبة) ، و لتوضيح هذه الانواع من المتغيرات قدم Peers المثال التالي:

ربما يسأل ولى الأمر عن المتغيرات التى يمكن أخذها فى الاعتبار عند اختيار مدرسة ثانوية لابنه و تكون المتغيرات كالتالى:

• المسافة من المنزل(بالكيلو متر)

• هل هناك قريب فى المدرسة(نعم-لا).

• ترتيب نتائج الامتحانات الخاصة بهذه المدرسة على مستوى المديرية(١٠٣٣،٥٦)، مثلاً....).

• الشكل العام للمبنى(ممتاز-متوسط-ضعيف)

• ديانة المدرسة(كاثولوكى رومانى-نصارى انجليز-....).

و لقد ترك Peers القارئ لتحديد أى من هذه المتغيرات كمية و أيها تصنيفية ، أيها يعد و أيها لا يعد ، أيها رتبى و أيها اسمى .

ثانياً: مستويات القياس:

عندما نرصد أو نقيس ظاهرة أو متغير ما فإننا نحوله إلى بيان فنقول مثلاً 'تحصيل مصطفى فى الحساب هو' (٢٩) ، و أحياناً نقول أن تحصيل مصطفى فى الحساب (جيد) ، كما أننا نقول أن رقم جلوس هانى (٢٥١٧٤) ، و ترتيب سعيد فى امتحان الدراسات الاجتماعية(٣) كما أننا نقول أن فاطمة (أعلى) من أسماء فى اللغة العربية و أن جنسية أبو بكر(مصرى) ، و أن نوع مؤمن(ذكر) ، و أن مستوى ذكاء عبد الرحمن(ذكى جداً) و من ثم فإننا عندما نقيس أى متغير فإننا نحوله إلى بيان و المتغير فى الأمثلة السابقة مثل التحصيل و القلق و الذكاء و أرقام الجلوس و الجنسية و النوع و غيرها من المتغيرات الأخرى أما البيان فإما نعبر عنه برقم له مدلوله الكمية مثل الرقم (٢٩) فى المثال السابق ، أو رقم ليس له أى مدلول كمى مثل الرقم ٢٥١٧٤ ، و يمكن أن يكون الرقم عبارة عن

ترتيب مثل الرقم ٣ ، و في بعض الأحيان لا نعبر عن المتغير برقم ولكن بلفظ هذا اللفظ قد يكون له خلفية كمية مثل اللفظ جيد في التحصيل و ذكى جداً في الذكاء فهذه الألفاظ بنيت على أرقام لها مدلول كمي فعندما نقول أن تحصيل مصطفى جيد فإن هذا التقييم لتحصيل مصطفى جاء بناءً على درجته في التحصيل التي أعطت مؤشراً أن تحصيله جيد ، و عندما نقول أن مستوى ذكاء عبد الرحمن ذكى جداً فإن هذا التقييم لذكاء عبد الرحمن جاء على أساس أن نسبة ذكائه تعدت ١٢٠ و بالتالي فإن هذه الألفاظ لها مدلول كمي ، و هناك ألفاظ ليس لها مدلول كمي و إنما تستخدم لغرض التصنيف فقط فمثلاً عندما نقول أن جنسية أبو بكر مصرية فإن لفظ مصرية هنا يعبر عن متغير الجنسية و ليس له أي مدلول كمي و بالمثل لفظ ذكر و لفظ أبيض و غيرها من الألفاظ التي تسمى في هذه الحالة ببيانات اسمية، و بالتالي و في ضوء العرض السابق يمكن التمييز بين أربعة أنواع من مستويات القياس :

١-المستوى الاسمي : *Nominal Measurement* : يتم استخدام هذا النوع من مستويات القياس عندما يكون المتغير تصنيفي أي لهدف التصنيف فقط دون أن يكون لبيانات المتغير معنى كمي أو ترتيبى مثل متغير الجنسية(مصرى-أمريكى-سعودى-ليبى..) أو متغير النوع(ذكر-أنثى) ، أو متغير اللون(أبيض-خمرى..). هذا النوع من المتغيرات يسمى متغيرات اسمية و هى تهدف إلى التصنيف فقط حتى لو عبرنا عنها بأرقام بدلاً من فئات التصنيف فهى ليس لها مدلول كمي و إنما هدفها التصنيف فقط فلا يمكن أن نقول مثلاً أن الأبيض أكبر من الخمرى أو السودانى أفضل من الليبى ، و لا يمكن القول بأن اللاعب الذى رقم فائلته ٩ أفضل من اللاعب الذى رقم فائلته ٢ فالأرقام هنا للتصنيف و التسمية و ليس لها أي مدلول كمي ، لذلك فإن أي متغير من هذه المتغيرات نختار له مستوى القياس الاسمي *Nominal* ، و البيانات المنتمية لهذا المستوى لا يمكننا أن نطبق عليها العمليات الحسابية الأربعة فلا يمكننا مثلاً أن نجمع الأبيض مع الأبيض أو الأبيض مع الخمرى أو نطرح المستوى المرتفع من المستوى المنخفض لكي يعطينا مستوى جديد ، و هكذا !...

٢- **المستوى الرتبي: Ordinal Measurement** : نختار لهذا النوع من أنواع مستويات القياس المتغيرات التي يمكننا أن نرتب بياناتها ترتيباً تصاعدياً أو تنازلياً مثل المستوى الاجتماعي الاقتصادي (مرتفع-متوسط-منخفض) ، و الصف الدراسي (الأول-الثاني-الثالث) ، و التقديرات الجامعية (ممتاز-جيد جداً -جيد-مقبول...) هذا النوع من المتغيرات و ما يشابهه يمكن أن نرتب بياناته كما يمكننا القول أن ممتاز أعلى من جيد جداً و أن الصف الثالث أعلى من الصف الأول و هكذا ، لذلك فإن أى متغير من هذه المتغيرات نختار له مستوى القياس الرتبي *Ordinal* لأن بياناتها قابلة للترتيب و البيانات النتمية لهذا المستوى لا يمكننا أن نطبق عليها العمليات الحسابية الأربعة فلا يمكننا مثلاً أن نطرح الترتيب ٣ من الترتيب ٢ لكي يعطينا الترتيب ١ وهكذا فالعمليات الحسابية لا تعطينا أى معنى ، فمثلاً إذا حصل عبد الله على الترتيب ٣ فى اختبار القراءة وحصل محمد على الترتيب ١ فهل يمكننى القول أن كلاً من عبد الله و محمد حصلوا على الترتيب ٤ فى اختبار القراءة بالطبع لا ، ولكن قد نطبق هذه العمليات أو بعضها على الرتب لحساب مقاييس إحصائية معينة مثل معامل ارتباط الرتب مثلاً .

٣- **المستوى المسافى: Interval Measurement** : يلاحظ على المتغيرات الرتبية أننا لا يمكننا أن نحدد المسافة بين أى بيانين بطريقة كمية فلا نعرف مثلاً المسافة أو الفرق بين المتوسط والمنخفض ، أو المسافة بين ممتاز و جيد جداً ، فإذا عرفت أن عبد الله حصل على تقدير ممتاز فى الهندسة و محمد حصل على تقدير جيد جداً فى نفس المادة ، فهل تعرف الفرق بينهما بالضبط فى هذه الحالة، فقد يكون الفرق بين التقديرين فى الدرجات كبير و قد يكون الفرق صغير فإذا علمنا أن :

درجات تقدير ممتاز تتراوح بين ٨٥ حتى ١٠٠ ، وتقدير جيد جداً يتراوح بين ٧٥ حتى ٨٤ فى هذه الحالة قد تكون درجة عبد الله ٩٠ مثلاً و درجة محمد ٨٠ مثلاً و بالتالى يصبح الفرق ١٠ درجات و قد تكون درجة عبد الله ٨٦ و درجة محمد ٨٢ و بالتالى يكون الفرق ٤ درجات فقط ، لذلك فإن المستوى الرتبي لا يعطينا المسافات الحقيقية بين البيانات ، ولذاخذ مثلاً اخر لنفرض أن فاطمة حصلت على الترتيب رقم ٣ فى اختبار القراءة و أن

أسماء حصلت على الترتيب رقم ٥ فهل الفرق بينهما درجتان بالطبع لا لان البيانات هنا موضوعة فى مستوى قياس ترتيبي مما لا يعطى للفرق بين أى بيانيين أى معنى ، ولذلك نحن فى أمس الحاجة إلى مستوى قياس يراعى المسافات بين البيانات ، هذا النوع من المستوى يسمى المستوى المسافى و البيانات التى تناسبه هى البيانات الرقمية ذات المدلول الكمى ، فمثلا إذا حصل هانى على الدرجة ١٧ فى اختبار العلوم و حصل مصطفى على الدرجة ٢٢ فى نفس الاختبار هنا نقرر و بكل ثقة أن المسافة (الفرق) بين الدرجتين هو ٥ و على ذلك فان أى أرقام لها مدلول كمى فإنها تنتمى إلى مستوى القياس المسافى ، وجدير بالذكر أن هذا النوع من مستوى القياس يمكن إجراء عمليتى الجمع و الطرح على بياناته وبالتبع الضرب لأنها جمع متكرر و هذا شئ طبيعى فإذا قلنا مثلاً أن درجة محمد فى الحساب ١٦ و درجته فى القراءة ٢٢ فان درجته فى المادتين هى ٣٨ و الفرق بين الدرجتين ٦ ، و لكن لا يمكن إجراء عملية القسمة ، لأن هذه العملية بالذات تتطلب ما يسمى الصفر المطلق و الذى يعنى أن انعدام الخاصية عند الدرجة (صفر) ، و هذا غير مطبق فى هذا المستوى لأن الدرجة (صفر) فى هذا المستوى تقابل صفر اعتبارى و ليس حقيقى فإذا حصل طالب على الدرجة صفر فى امتحان اللغة الإنجليزية فلا يعنى ذلك أنه لا يعرف أى شئ فى اللغة الإنجليزية و لكن الدرجة (صفر) على الامتحان وضعت على أساس عدم استجابته لأسئلة معينة خاصة بالامتحان و ليس بالظاهرة ككل ، ولعل أشهر المتغيرات التى لا ترتبط بوجود صفر مطلق هو مقياس درجة الحرارة فدرجة الحرارة صفر على المقياس المئوى لا تعنى انعدام الحرارة و لكن هى بداية تدرج متعارف عليها بدليل وجود درجات حرارة مثوية سالبة ووجود تحويلات فى مقاييس الحرارة نفسه من المقياس المئوى الذى فيه اتفق على أن صفر هى بداية التدرج إلى مقياس آخر و ليكن فهرنهايت و الذى فيه يقابل الصفر المئوى ٣٢ درجة فهرنهايت ، و بذلك لا يمكننا القول أن درجة الحرارة ٤٠ هى بالضبط ضعف درجة الحرارة ٢٠ وذلك لعدم وجود صفر حقيقى (انعدام الحرارة) .

٤-القياس النسبى *Ratio Measurement* : إن هذا النوع من مستويات القياس يجمع كل مزايا المستويات الثلاث السابقة ، بالإضافة إلى ميزة مهمة جداً و هى توافر الصفر المطلق و التى تعنى كما سبق و أوضحنا انعدام الخاصية تماماً و لعل الطول و الوزن خير مثالين على ذلك فيمكننا القول أن القيمة صفر فى الطول تعنى لا طول و القيمة صفر فى الوزن تعنى لا وزن ، فمثلاً لقياس الطول نستخدم مسطرة مدرجة من صفر إلى عدد من الوحدات المتساوية (سنتيمترات أو بوصات أو أمتار و ما شابه من وحدات الطول)و تكون بداية التدرج على هذه المسطرة هى الصفر و الذى يعبر بالفعل عن صفر حقيقى و يكفى لان تقتنع بذلك أن تقارن بين المسطرة كأداة لقياس الطول و التى تحتوى على صفر مطلق ، و الترمومتر كأداة لقياس درجة الحرارة و التى تكون بداية التدرج صفر أيضاً و لكنه ليس صفر حقيقى فهو لا يعنى لا حرارة كما سبق و أوضحنا و كذلك المثل عند تصميم اختبار لقياس متغير ما و ليكن الاستعداد الحسابى و الذى يتكون من ٢٠ سؤال و تتراوح الدرجة الكلية من ٠ إلى ٤٠ مثلاً (مثله مثل الترمومتر و المسطرة) ، و حصل طالب على الدرجة صفر فهل يعنى ذلك انعدام الاستعداد الحسابى بصورة مطلقة عند هذا الطالب بالطبع لا لأننا لم نصل بعد فى القياس النفسى إلى الدرجة التى نتحقق منها من انعدام الخاصية ، و خاصية الصفر المطلق الموجودة فى مستوى القياس النسبى تتيح لنا بالإضافة إلى عمليات الجمع و الطرح و الضرب عملية قسمة البيانات النسبية على بعضها البعض فيمكن القول أن طول عبد الله يعادل مرة و ربع مثلاً من طول محمد (لاحظ أنه لا يمكن أن أقول أن درجة عبد الله فى الرياضيات مثلاً تعادل مرة و ربع درجة محمد - لعدم وجود صفر حقيقى فى التحصيل أستاذ إليه فى عملية القسمة) ، و بذلك يمكن إجراء العمليات الحسابية الأربعة على بيانات هذا المستوى بصورة تعطينا معنى و لذلك يعد المستوى النسبى أقوى مستويات القياس و لكن تطبيقه على البيانات السيكولوجية و الاجتماعية و التربوية يعد شيئاً صعباً نظراً لعدم توفر خاصية الصفر المطلق على هذه البيانات يكفى أن نعرف أنه لا وجود لشيء اسمه مثلاً صفر قلق فأى إنسان فى العالم مهما بلغت صحته النفسية لا بد أنه سيعانى بدرجة ما من القلق يمكن أن تكون درجة متدنية و لكنها لا

ثالثاً: المتغير المستقل *Independent Variable* و المتغير التابع

Dependent Variable :

إن الفرق بين المتغير المستقل و المتغير التابع يكمن في أن المتغير المستقل يؤثر في المتغير التابع و بالتالي فإن المتغير التابع هو تابع لاختلاف بيانات المتغير المستقل فكلما اختلفت هذه البيانات و تحت تأثير علاقة التأثير و التأثير فإن بيانات المتغير التابع ستختلف أيضاً ، و بالتالي يمكن القول أن المتغير المستقل هو متغير مؤثر *Affective* و المتغير التابع هو متغير متأثر *Affected* ، و هناك مقاييس إحصائية عديدة تتطلب التمييز بين المتغير المستقل و المتغير التابع و من هذه المقاييس تحليل الانحدار و تحليل السار و معامل إيتا و كذلك تحليل التباين و اختبار ف و غيرها من المقاييس الأخرى ، كما أن هناك مقاييس إحصائية لا تتطلب التمييز بين المتغيرين منها معامل ارتباط بيرسون ، و يختلف عدد المتغيرات المستقلة و التابعة باختلاف الموقف الذى يتم ملاحظته أو قياسه ، فقد يكون هناك متغير مستقل واحد و متغير تابع واحد كرمد تأثير التخصص (علمى-أدبى) (متغير مستقل) على الدافعية للتعلم (متغير تابع) ، و قد يكون هناك عدد من المتغيرات المستقلة و متغير تابع واحد كالتعرف على مدى إمكانية التنبؤ بالقدرة الابتكارية (متغير تابع) من خلال كل من (الدافع المعرفى (متغير مستقل (١)، الذكاء المكائى (متغير مستقل (٢) ، التوافق الاجتماعى (متغير مستقل (٣) ، النوع (متغير مستقل (٤)) ، و قد يكون هناك أكثر من متغير تابع و متغير مستقل وحيد كمحاولة التعرف على تأثير البيئة الأسرية (متغير مستقل) على كل من الذكاء الأخلاقى (متغير تابع (١) ، التحصيل الدراسى (متغير تابع (٢) ، مستوى الطموح (متغير تابع (٣)) ، و هكذا ، و يتبقى القول أنه يمكن لمتغير ما أن يكون مستقلاً و تابِعاً فى نفس الوقت فعنوان رسالة الدكتوراة الخاصة بالمؤلف هى : أثر الكفاءة الذاتية لدى معلمى القربية الخاصة كنتاج لبعض المتغيرات على التوافق الاجتماعى لدى تلاميذهم و التى منها نجد أن متغير الكفاءة الذاتية يعد متغير مستقلاً و تابِعاً فى نفس الوقت فهو متغير مستقل بالنسبة للتوافق الاجتماعى لأنه من المفترض أن يؤثر على التوافق الاجتماعى، كما أنه متغير تابع لأنه

متأثر ببعض المتغيرات المحددة في الرسالة ، و المقياس الإحصائي الذي استخدمه الباحث للتحقق من مدى صحة هذه العلاقات هو تحليل المسار و سيعرض الباحث في موضع لاحق في هذا الكتاب نبذة عن تحليل المسار و كذلك كيفية إجرائه و ذلك من خلال اختبار صحة الفرض الرئيسى فى رسالة الدكتوراة الخاصة بالمؤلف ، حيث أن هذا الفرض يصيغ العلاقات بين المتغيرات بحيث يكون منها ما هو مستقل و منا ما هو تابع و منها ما هو مستقل و تابع فى نفس الوقت و هو متغير الكفاءة الذاتية و الذى تمت الإشارة إليه .

رابعاً: العينة : Sample :

إن كلمة عينة تعنى جزء من كل أى عدد صغير من عدد كبير و نحتاج دائماً إلى العينات فى دراساتنا و بحوثنا ، فإذا أردنا مثلاً حساب متوسط ذكاء طلاب الجامعات المصرية فلا يعقل أن نحسب هذا المتوسط لكل طلاب الجامعات المصرية مما يمثله من مشقة و عناء و ضياع للوقت و الجهد و لذلك من المعتاد أخذ جزء من هذا الكل لدراسة متغير الذكاء عليه و النتيجة التى سنحصل عليها ستكون معمة على الكل أى نقول أن متوسط ذكاء طلاب الجامعات المصرية هو ١١٥ مثلاً ، مما يمثل توفيراً فى الوقت و الجهد و المال ، أيضاً من الأمثلة الشهيرة لذلك عندما نريد فحص فصيلة دم إنسان فهل يعقل أن نسحب كل دم الإنسان لكى نعرف فصليته ، أننا نأخذ جزء يسير جداً لكى نفحصه و النتيجة التى سنحصل عليها سنعممها على الدم كله عند هذا الإنسان أى نقول أن فصيلة دم هذا الإنسان هو A مثلاً .

وفى هذا الصدد أشار (Peers,1996,86) أنه من المستحيل جمع معلومات عن كل أفراد الأصل الكلى ، و البديل لذلك نختار عينة من الأصل الكلى و التى على الباحث أن ينتقيها بحرص ، و حدد خطوات استخدام العينة فى التعميم على الأصل الكلى كالتالى: (١) تعريف الأصل الكلى موضوع الاهتمام (٢) جمع البيانات على عينة عشوائية من هذا الأصل الكلى (٣) تحليل البيانات على هذه العينة "وصف و تلخيص خصائص العينة و فرض الفروض " ، (٤) إصدار تعميمات و نتائج من العينة على الأصل الكلى المشتقة منه .

كما أوضح (Bryman & Cramer, 2001, 96) إلى أنه ليس من الضروري أن تكون عناصر العينة أفراد ، حيث أن العينة يمكن أن تشمل على أفراد أو أى عناصر أخرى مثل المدارس ، أو المؤسسات أو هيئات معينة بحيث كل عنصر يسمى وحدة و لذلك أطلق على عناصر العينة كلمة وحدات Units ، كما أوضح أن كلمة Population لا تعنى مجتمع بمعناه الحسى المتعارف عليه ، و إنما هو عبارة عن مجموعة كلية من الوحدات ، و التى يتم انتقاء وحدات العينة منها.

ملاحظة

و لهذا يفضل المؤلف كلمة "أصل كلى" بدلاً من كلمة مجتمع للتعبير عن مصطلح Population

و الأصل الكلى قد يكون طلاب الجامعات المصرية أو طلاب جامعة المنيا أو طلاب كلية التربية بقنا أو الأطفال الملتحقين بدور الحضانة فى جمهورية مصر العربية أو الأطفال الملتحقين بدور الحضانة فى مدينة قنا أو معلمو الرحلة الابتدائية بأسىوط ، أو المدارس الحكومية بجمهورية مصر العربية ، و هكذا فالأصل الكلى هو عملية نسبية يحدده الباحث و يلتزم به فى بحثه ، فمثلاً إذا حددنا الأصل الكلى "طلاب الثانوية العامة بمحافظة قنا " فعندما نأخذ عينة من هؤلاء الطلاب لتطبيق بحث ما عليهم فإنه لا يعقل أن يكون من أفراد العينة المختارين طالباً من أسىوط أو المنيا أو أسوان لأننا بذلك نكون قد خرجنا عن الأصل الكلى المحدد ، و السؤال هنا الذى يفرض نفسه هو : هل النتيجة التى نحصل عليها على العينة المختارة صالحة للتعميم على الأصل الكلى المختارة منه هذه العينة ، فمثلاً إذا توصلنا أن متوسط ذكاء طلاب عينة منتقاة من طلاب الجامعات المصرية "أصل كلى" هو ١١٥ فهل معنى ذلك أن متوسط ذكاء طلاب الجامعات المصرية هو ١١٥ ، فى الواقع إن كفاءتنا فى تعميم النتيجة التى نتوصل بها من العينة على الأصل الكلى الذى اشتقت منه يتوقف على شرطين مهمين جداً بالنسبة لهذه العينة و هما : التمثيل و العشوائية ، و هما الشرطان اللذان يحددان كون العينة احتمالية أو غير احتمالية ، كما سنرى بعد قليل .

و فى هذا الصدد يشير (Coolican, 1999, 58) أنه لتجنب تحيز Bals العينة كمعبرة عن الأصل الكلى نحتاج إلى عينة ممثلة لهذا الأصل و الذى منه أخذنا العينة ، لتأكيد أن ليس

هناك مفحوص احتمالية اختياره فى العينة أكثر من الآخرين ، و هناك صفة أخرى لتحقيق عدم تحيز العينة و هى عشوائية العينة و التى تعنى أن كل مفحوص فى العينة له فرصة متكافئة فى الاختيار، و هذا يجرنا إلى وجود عدة أنواع للعينات كالتالى:

١- أنواع العينات :

أ- **العينة العشوائية :** و فيها يتم اختيار كل وحدة من وحدات العينة بطريقة عشوائية بحيث يكون لكل وحدة من وحدات الأصل الكلى نفس الفرصة (نفس الاحتمال) فى الاختيار لكى تكون ضمن وحدات العينة دون تدخل ذاتى من الباحث .

مثال: عند اختيار عينة عددها (٥٠٠) تلميذ من الجنسين من أصل كلى من تلاميذ الصف الخامس الابتدائى بمحافظة قنا عدد تلاميذه (٣٠٠٠) تلميذ فان عشوائية العينة تتحقق إذا كان كل تلميذ فى الأصل الكلى له نفس فرصة الاختيار لكى يكون ضمن تلاميذ العينة المختارين و البالغ عددهم (٥٠٠) تلميذ و لكى يتحقق ذلك أى العشوائية فى الاختيار نتبع طرق معروفة لتحقيق العشوائية منها مثلاً طريقة جدول الأرقام العشوائية و طريقة طى الأوراق ففى مثالنا السابق يمكن استخدام الطريقتين التاليتين:

* **طريقة جدول الأرقام العشوائية:** قم بترقيم طلاب الأصل الكلى البالغ عددهم (٣٠٠٠) تلميذ من ١ حتى ٣٠٠٠، و تأكد من معرفة الاسم المقابل لكل رقم جيداً و يمكن تنفيذ ذلك من خلال كشف الأسماء الموجودة بالمدارس حتى تعرف أى اسم فى حالة اختيار رقمه فى العينة، ثم اكتب أرقاماً متسلسلة فى جدول مكون من صفوف و أعمدة ثم حدد صفحات هذا الجدول و ليكن ٥ صفحات مثلاً، أغمض عينيك و ضع إصبعك على أى مكان فى الصفحة الأولى و بعد فتح العينين تعرف على الرقم الذى تحت إصبعك ليكون هو أول رقم عشوائى تم اختياره، اذهب إلى الصفحة الثانية و كرر نفس الشئ و هكذا بالنسبة لبقية الصفحات الخمس و بذلك نكون قد اخترنا ٥ أرقام عشوائية ، كرر هذه العملية مرات و مرات حتى تصل إلى عدد الأرقام العشوائية المثل للعينة ، ثم بعد ذلك تعرف على الأسماء المقابلة لهذه الأرقام لتكون العينة العشوائية المطلوبة ، و جدير بالذكر انه ليس هناك طريقة ثابتة لإجراءات اختيار الأرقام العشوائية و إن كانت كلها تحقق نفس الهدف.

• طريقة طي الأوراق: هي طريقة أكثر يدوية حيث يتم فيها وضع كل رقم من أرقام الأصل الكلى البالغ عددهم (٣٠٠٠) رقم فى ورقة و طيها جيداً و بذلك يصبح لدينا ٣٠٠٠ ورقة مطوية ، ثم نضع هذه الورقات المطوية فى صندوق و نقلبه جيداً ثم نقوم بسحب ورقة تلو الأخرى حتى نصل إلى عدد من الورقات يصل (٥٠٠) و هو عدد العينة المطلوب ، ثم بعد ذلك نعرف على الأسماء المقابلة لهذه الأرقام لتكون العينة العشوائية المطلوبة .

ملاحظة

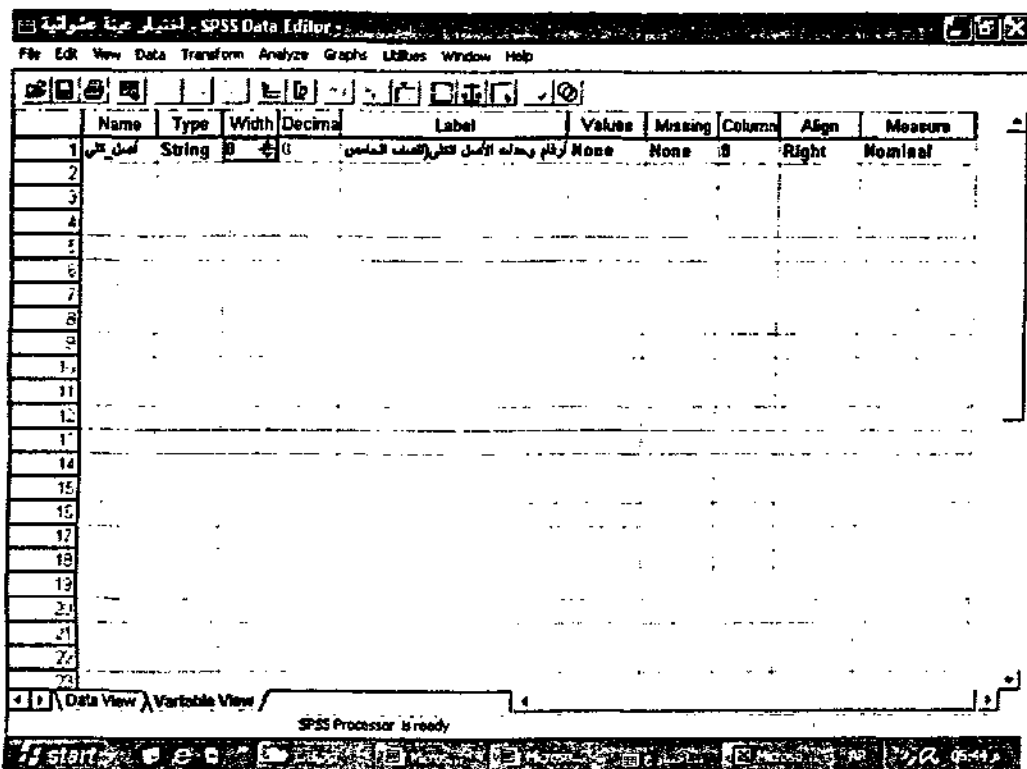
توجد جداول احصائية جاهزة خاصة بالأرقام العشوائية يمكن استخدامها فى هذا الصدد ، كما توجد برامج الكترونية لتوليد الأرقام العشوائية تسمى *Random Numbers Generator* و من هذه البرامج بالطبع برنامج *SPSS*.

كيفية اختيار عينة عشوائية باستخدام *SPSS* :

اتباع الخطوات التالية :

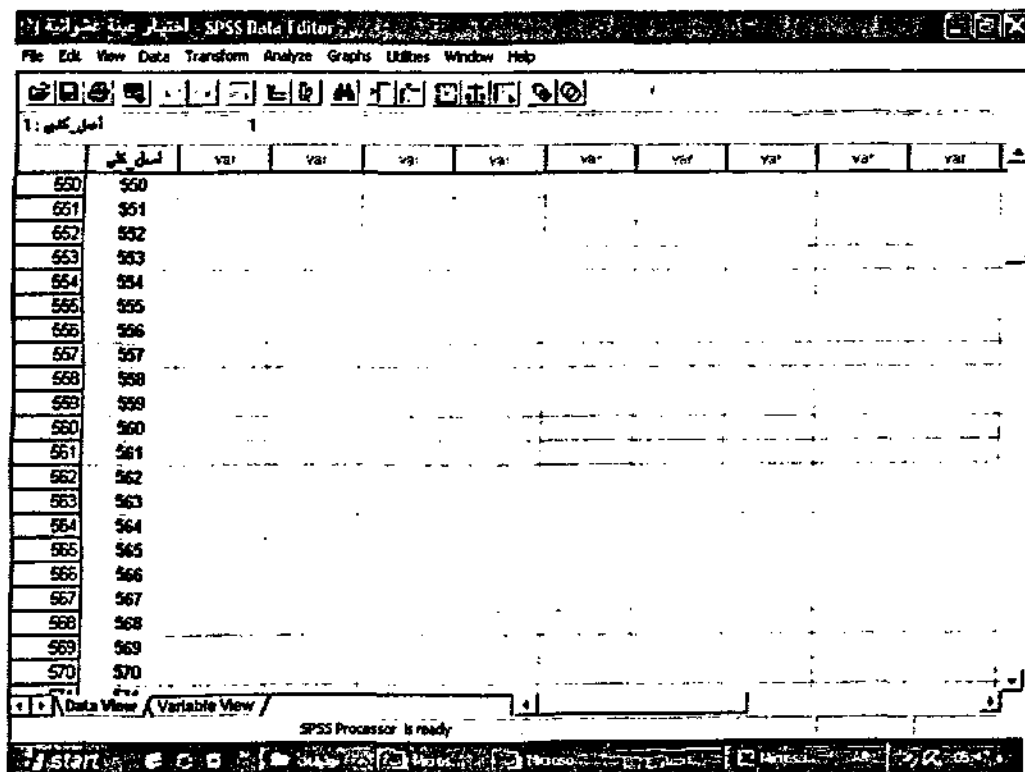
الخطوة الأولى : تحديد خصائص المتغير المطلوب " أصل_كلى " ، و ذلك بفتح شاشة *Variable View* و تحديد هذه الخصائص و الموضحة أيضاً بالشاشة :

الاسم	النوع	عرض المتغير	الموضع العشرية	بطاقة المتغير	الأكواد	القيم المقبولة	عرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
أصل كلى	نوعى	٨	٠	أرقام وحدات الأصل الكلى (الصف الخامس الابتدائى بمحافظة قنا)	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	اسمى

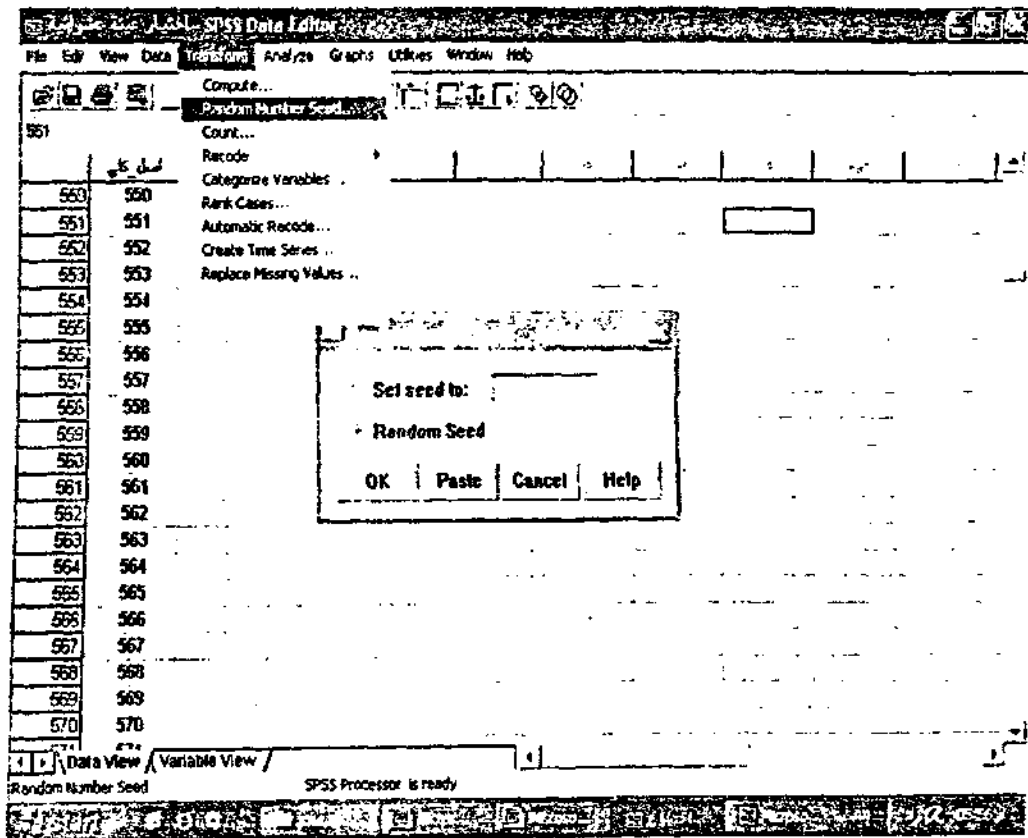


الخطوة الثانية : الانتقال الى شاشة البيانات *Data View* و ادخال بيانات التغير "

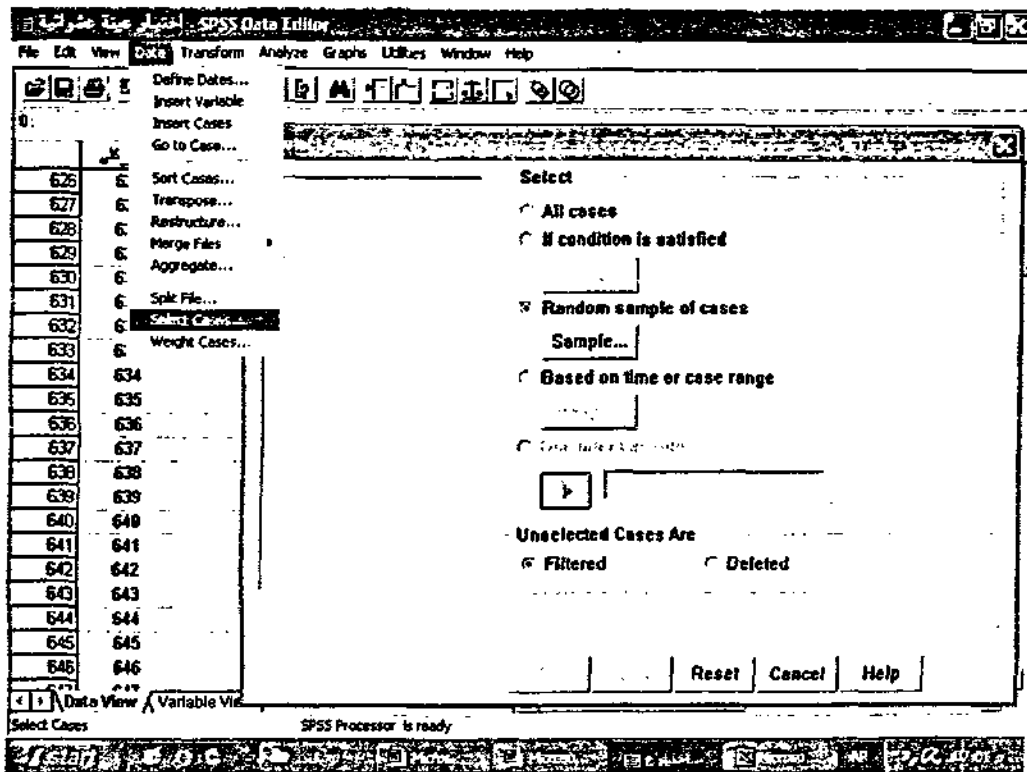
أصل كلي" وهى الارقام من ١-٣٠٠٠ ، كما بالشكل :



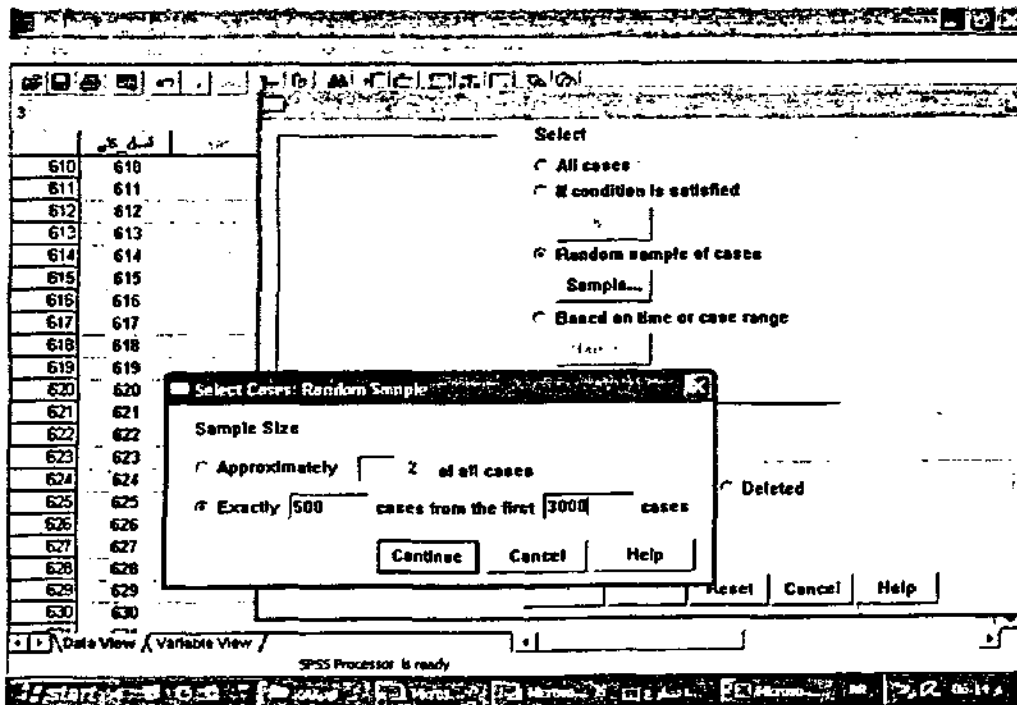
الخطوة الثالثة : من سطر الأوامر *Transform* نختار الأمر الفرعي *Random Number Seed...* ، و هذه الخطوة هدفها عمل عدد من تتابعات الأرقام التي تزيد فرصة تساوي احتمالات ظهور الأرقام العشوائية ، و هي تعتبر نقطة بداية يبدأ منها البرنامج توليد كل رقم عشوائي جديد ، و لذلك عند فتح هذا الأمر الفرعي سيظهر مربع حوار نحدد فيه إما عدد محدد من التتابعات (أى عدد محصور بين ١ حتى ٢,٠٠٠,٠٠٠,٠٠٠) ، أو عدد عشوائي يختاره البرنامج (*Random Seed*) ، نختار مثلاً الاختيار الثانى ، كما بالشكل :



الخطوة الرابعة : من سطر الأوامر *Data* نختار الأمر الفرعي *Select Cases...* ، سيظهر على يمين المربع خيارات عديدة نختار ما يهمنا منها و هو *Random Sample Of Cases* ، ثم نضغط على الأيقونة الموجودة تحته و المسماة *Sample...* ، كما بالشكل الموضح :



الخطوة الخامسة : بعد الضغط على الأيقونة *Sample...* يظهر مربع الحوار المرفق ، نحدد فيه إما (أن يكون عدد وحدات العينة نسبة معينة من وحدات الأصل الكلي) ، أو عدد محدد ، نختار العدد المحدد في مثالنا و هو (٥٠٠) مع ضرورة كتابة عدد وحدات الأصل الكلي في الخانة المجاورة كما بالشكل :



الخطوة السادسة : يتم الضغط على زر *Continue* لإخفاء مربع الحوار الفرعى و العودة إلى مربع الحوار الأسمى ، و الذى يتم فيه الضغط على زر الموافقة لتوليد وحدات العينة العشوائية المطلوبة (فى متغير جديد يسميه البرنامج *Filter_\$*) و بالطبع يمكن تغيير الاسم، كما بالشكل و هى الوحدات الموجودة أمامها الرقم (١) ، أما الوحدات الموجودة أمامها (٠) فهى وحدات مستبعدة :

The screenshot shows the SPSS Data Editor window with a list of cases. The 'Filter_\$' column contains values 0 or 1, indicating whether a unit is included (1) or excluded (0) from the sample. The cases are numbered 625 to 645.

Case Number	Filter_\$
625	0
626	0
627	0
628	0
629	0
630	1
631	0
632	0
633	0
634	0
635	0
636	0
637	0
638	0
639	1
640	0
641	0
642	0
643	0
644	0
645	0

ملاحظة

يمكن اختيار عينة عشوائية من مجموعة من بيانات تم الحصول عليها ، و بالتالى تكون وحدات العينة المختارة هى عبارة عن البيانات نفسها ، و فى هذه الحالة إذا كانت البيانات كمية سيظهر اسم المتغير على يسار صندوق الحوار الأسمى المسمى *Select Cases* و الموجود فى الخطوة الرابعة (لإمكانية إجراء عمليات أخرى عليه) ، أما لو كان المتغير نوعى ف لن يظهر كما فى مثالنا هذا .

ب- **العينة الطبقية** : يتم فيها تقسيم الأصل الكلى إلى طبقات (أقسام) على حسب أهمية هذه الطبقات فى المعالجة الإحصائية ، ثم نقوم باختيار عدد الوحدات من كل طبقة بحيث تكون نسبة عدد الوحدات المختارة من كل طبقة بنفس نسبة عدد وحدات الطبقة فى الأصل الكلى .

مثال: إذا أردت اختيار عينة طبقية من طلاب كلية التربية بقنا من أصل كلى عدده ٢٠٠٠ طالب و طالبة بحيث أن عدد الطلاب ٦٠٠ طالب و باقى الأصل الكلى طالبات (١٤٠٠) طالبة ، هنا يمكن تقسيم الأصل الكلى لطبقتين الطلاب و نسبتهم فى الأصل الكلى (٠,٣=٢٠٠٠/٦٠٠) ، و الطالبات و نسبتهم فى الأصل الكلى (٠,٧=٢٠٠٠/١٤٠٠) ، و من ثم فعند اختيار عينة من هذا الأصل الكلى فلا بد أن نحافظ على هذين النسبتين فمثلاً لو اخترنا عينة مكونة من ٣٠٠ طالب و طالبة فى هذه الحالة سيكون عدد الطلاب = (٣٠٠×٠,٣=٩٠) ، و عدد الطالبات = (٣٠٠×٠,٧=٢١٠) ، و بذلك تكون عينتنا مكونة من ٩٠ طالب و ٢١٠ طالبة ، و هكذا يمكن تقسيم الأصل الكلى إلى طبقات أخرى مثل علمى و أدبى أو سنة أولى و سنة ثانية و سنة ثالثة و سنة رابعة و يمكن أن تتفاعل أكثر من نوع من الطبقات مع بعضها مثلاً الطلاب المتخصصين علمياً و الطلاب المتخصصين أدبياً و الطالبات المتخصصات علمياً و الطالبات المتخصصات أدبياً و نرى نسبة تمثيل كل طبقة مزدوجة فى الأصل و نمثلها فى العينة و هكذا . و هذا النوع من العينات يحقق شرط التمثيل أى تمثيله للأصل الكلى .

تدريب

اختر عينة طبقية عددها ٤٠٠ طالب من أصل كلى عدده ١٥٠٠ طالب من المتخصصين علمياً و المتخصصين أدبياً حيث أن عدد الطلاب المتخصصين أدبياً ٨٠٠ طالب و باقى الأصل الكلى (المتخصصين علمياً) ٧٠٠ طالب .

ج- **العينة الطبقية العشوائية**: إن هذا النوع من العينات يجمع بين ميزة العشوائية المحققة عند اختيار العينة العشوائية و كذلك ميزة التمثيل المحققة عند اختيار العينة الطبقية فبالإضافة إلى الإجراءات الخاصة بالعينة الطبقية فإن وحدات كل طبقة يتم اختيارها

بصورة عشوائية دون تدخل ذاتي من الباحث ، و يعد هذا النوع من أفضل أنواع العينات البحثية ، و يحقق صفة الاحتمالية و التي سيتم التحدث عنها بعد قليل .

ملاحظة و تدريب

الخانة المجاورة لعدد العينة المطلوب اختياره (و الذي كتبنا فيه عدد وحدات الأصل الكلي)
، تفيد في اختيار العينة الطبقيّة العشوائية
(فكر كيف يكون ذلك؟)

د- **عينات غرضية** : وحدات هذا النوع من العينات يتم اختيارها لأغراض معينة متعلقة بالبحث نظراً لأن في هذه الوحدات طبيعة ما نطلب دراستها ، كأن يختار تلاميذ مدرسة في منطقة نائية أو مجاورة لاضطرابات بيئية كتلوث أو ضوضاء و يقوم بدراسة سلوك تلاميذها .

هـ- **عينات غير بحثية**: في بعض الأحيان يختار الباحث وحدات العينة بأسلوب قصدي و متعمد و متحيز لأسباب متعلقة بسهولة الحصول على وحدات هذه العينة مثل بناء استفتاء و تطبيقه على أشخاص مأخوذة أسماؤهم من دليل التليفونات و بذلك لن تكون عينته ممثلة للأصل أو تطبيق الباحث لأدوات بحثه على من يتيسر له مقابلته من المفحوصين، و لاشك إن هذا النوع من العينات يعطي نتائج مضللة لأن العينة فقدت أهم شرطين فيها و هي التمثيل و العشوائية.

و- **العينة الاحتمالية** :

رأينا مما سبق أن هناك شرطين ينبغي تحققهما في العينة حتى يمكن الاعتماد على النتائج المستخلصة منها في التعميم على الأصل الكلي المستخلصة منه العينة و هما التمثيل و العشوائية و في الواقع إن أى عينة يتوفر فيها هذان الشرطان يقال عليها أنها عينة احتمالية *Probability Sample* ، نظراً لأن كل فرد في الأصل الكلي المسحوبة منه العينة يملك نفس الفرصة في الاختيار و بالتالي يمكننا إجراء عملية الاستدلال بخاصية (خصائص) الأصل الكلي بناءً على المعلومات المستقاة من هذه العينة نظراً لتساوي احتمالية انتقاء كل وحدة من وحدات طبقة العينة من أصله الكلي .

و فى هذا الصدد أوضح (Peers,1996,87) أن العينة التى تتوافر فيها العشوائية فى الاختيار ، بحيث يكون فرصة كل فرد(وحدة) لكى يكون فى العينة لا يعتمد على فرصة وجود الآخر فى العينة فان هذه العينة يطلق عليها عينة احتمالية ، و يؤيد ذلك (Bryman&Cramer,2001,97) الذى أوضح أن العينة الاحتمالية هى العينة التى يكون لكل فرد فيها نفس الفرصة فى الاختيار ، بحيث يتوافر فيها شرطاً التمثيل و العشوائية ، أيضاً سار فى نفس الاتجاه (صفوت فرج ، ١٩٩٦ ، ٢٩٤-٢٩٥) عندما أشار إلى أن العينة الاحتمالية هى العينة التى يتوافر فيها شرط العشوائية والتمثيل الطبقي ، مركزاً على شرط العشوائية الذى أشار الى أنه جوهر مفهوم الاحتمالية و بالتالى أساس الاحصاء الاستدلالي كله .

ملاحظة

إن تساوى احتمالية انتقاء الوحدة الموجودة فى الأصل الكلى لكى تكون ضمن وحدات العينة ينطبق على وحدات نفس الطبقة ، فمثلاً إذا أردنا اختيار عينة احتمالية (ممثلة و عشوائية) من الذكور و الإناث فإن التساوى يعنى أن احتمالية انتقاء أى أنثى متساوى ، و احتمالية انتقاء أى ذكر أيضاً متساوى و لتوضيح ذلك نعرض المثال التالى

إذا أردنا اختيار عينة مكونة من ١٣٠ تلميذ من تلاميذ الصف الرابع الابتدائى بمدرسة عمر الابتدائية من مجموعة كبيرة من تلاميذ الصف الرابع الابتدائى (الأصل الكلى) عدده ٤٨٤ تلميذ من الجنسين (منهم ٢٦٦ ذكور و ٢١٨ إناث) و قمنا باتباع إحدى الطرق العشوائية فى الاختيار بما يحقق شرط العشوائية ، كما اتبعنا طرق التمثيل التى تم عرضها لتوفير شرط التمثيل بحيث:

$$\text{عدد الذكور فى العينة} = 130 \times \frac{266}{484} = 71 ، \text{عدد الإناث فى العينة} = 130 \times \frac{218}{484} = 59$$

، و بالتالى فإن العينة المنتقاة تتكون من ١٣٠ تلميذ منهم ٧١ من الذكور و ٥٩ من الإناث ، هذه العينة يطلق عليها عينة احتمالية لان توفر شرطى العشوائية و التمثيل فى انتقاء التلاميذ جعل احتمالية اختيار كل تلميذ من الأصل الكلى لكى يكون ضمن وحدات العينة

متساوى لدى جميع الافراد فالبنسبة للذكور نجد احتمال اختيار أى تلميذ ذكر لى يكون ضمن ال(٧١) المدرجين فى العينة = $\frac{484}{226} = 0,55$ ، و كذلك المثل بالنسبة للاناث نجد أن احتمال اختيار أى تلميذة (أنثى) لى يكون ضمن ال(٥٩) المدرجين فى العينة = $\frac{484}{228} = 0,45$ ، و بذلك نجد أن تساوى احتمالية الانتقاء لا يعنى بين كل وحدات العينة و لكن تساوى الاحتمالية يكون بين الوحدات من نفس الطبقة .

ز: العينة غير الاحتمالية : إذا كانت العينة الاحتمالية هى العينة التى يتوافر فيها شرطا التمثيل و العشوائية فى انتقاء وحداتها من الأصل الكلى ، فإن العينة غير الاحتمالية هى التى تخل بهذين الشرطين أو كليهما و بالتالى لا يمكننا الاعتماد على المعلومات المستقاة منها فى التعميم على الأصل الكلى المشتقة منه لعدم تساوى احتمالات اختيار كل وحدة من وحدات طبقات العينة من أصلها الكلى ، و بالتالى لا يمكننا الاستناد على القيم الاحتمالية لتوزيع الخاصية المراد معرفتها عن الأصل الكلى ، و لنضرب مثلاً لعينة غير احتمالية كالتالى:

إذا أردنا معرفة متوسط الاتجاه نحو الدراسة فى جامعة جنوب الوادى فاختار الباحث الطلاب الذين قابلهم فى الجامعة يوم الاثنين ابتداءً من التاسعة صباحاً و حتى الثانية ظهراً و حسب لهم المتوسط فوجد أنه مثلاً يساوى ٧٢ ، فهل يعنى ذلك أننا يمكننا تعميم هذه النتيجة و نقيم استدلال أن متوسط درجات اتجاه طلاب جامعة جنوب الوادى نحو الدراسة هو ٧٢ ، بالطبع لا لأن العينة هنا غير احتمالية نظراً لعدم تساوى احتمالية انتقاء كل طالب من طلاب الجامعة ليكون ضمن وحدات العينة و بالتالى فإن الطلاب المتواجدين فى الجامعة لهم احتمالية ما للالتحاق بالعينة ، و الطلاب الذين على مقربة من الباحث احتمالية التحاقهم بالعينة أكبر ، أما الطلاب غير المتواجدين فى هذا التوقيت فاحتمالية التحاقهم بالعينة منعدمة و بالتالى اختلفت القيم الاحتمالية للالتحاق كل طالب من طلاب الجامعة ليكون ضمن وحدات العينة ، و على ذلك تكون العينة المنتقاة غير احتمالية ، مما يجعل استدلالنا بخاصية الأصل الكلى غير صحيح .

و فى هذا الصدد أوضح (Peers,1996,88) أن هناك مشكلة كبيرة فى تصميمات البحوث و هى العينات غير الاحتمالية و التى لا يمكن استخدامها فى الاستدلال الاحصائى ، و يؤيد ذلك (Bryman&Cramer,2001,97) الذى أوضح أن العينة غير الاحتمالية هى عينة وحداتها غير ممثلة للأصل الكلى المشتقة منه و اذا حدث ذلك ستكون قدرتنا على تعميم نتائجنا على الأصل الكلى خاطئ و سيكون استدلالنا غير صحيح ، أيضاً أوضح (صفوت فرج ، ١٩٩٦ ، ٢٩٤-٢٩٥) بأنه لا يمكن الاعتماد على نتائج العينة غير الاحتمالية عند القيام باستدلال عن المجتمع الخارجى (الأصل الكلى) ، نتيجة لعدم توفر طريقة مناسبة لتقدير احتمال حصول كل فرد من أفراد المجتمع على فرصة متكافئة ليكون واحداً من أفراد هذه العينة .

خامساً: الدرجة المعيارية : Z-Score:

لنفترض أن تامر حصل على الدرجة ٣٠ فى اختبار مادة الحساب ، فهل سنفهم شئ من هذه الدرجة الخام ، هل سنعرف مستوى تامر الحقيقى فى مادة الحساب هل هو ناجح أم راسب أم متفوق ، و هنا ربما يقول قائل أننا نحتاج إلى معرفة الدرجة الكلية للاختبار ، فإذا عرفت أن الدرجة الكلية (٥٠) هل ستقول أن نسبة تامر فى الحساب (٥٠/٣٠) أى ٠,٦ و بالتالى مستواه ناجح ، إن هذا التقييم للدرجة الخام يعتبر أيضاً مضلل لأن ولى الأمر مثلاً عندما يرى درجة ابنه (٥٠/٣٠) قد يحزن و يثور ، فإذا علم أن درجات زملائه فى فصله مرتفعة زاد حزنه على مستوى ابنه ، و لكن إذا علم أن درجات زملائه على نفس الاختبار متدنية جداً و معظمهم من الراسبين هنا سيدرك الأب أن درجة ابنه ممتازة و أن ابنه يمتلك من القدرات التى جعلته ينجح على اختبار رسب فيه كثيرون (و بالتالى إدراكه للدرجة تغير بعد معرفته بخصائص العينة(المجموعة) المنتمى إليها ابنه ، و لنضرب مثلاً آخرأ ، لنفترض أن تامر حصل على الدرجة ٤٢ فى اختبار مادة العلوم ، فهل سنفهم شئ من هذه الدرجة الخام ، هل سنعرف مستوى تامر الحقيقى فى مادة العلوم هل هو ناجح أم راسب أم متفوق ، و هنا ربما يقول قائل أننا نحتاج إلى معرفة الدرجة الكلية للاختبار ، فإذا عرفت أن الدرجة الكلية (٥٠) هل ستقول أن نسبة تامر فى الحساب (٥٠/٤٢) أى ٠,٨٤ و بالتالى مستواه ممتاز ، إن هذا التقييم للدرجة الخام يعتبر أيضاً مضلل لأن ولى الأمر مثلاً

عندما يرى درجة ابنه (٥٠/٤٢) بالتأكيد سيفرح و ينشرح صدره ، فإذا علم أن درجات زملائه في فصله منخفضة عن درجة ابنه بصورة ملحوظة زاد فرحه ، و لكن إذا علم أن درجات زملائه على نفس الاختبار مرتفعة في نفس درجة ابنه بل و بعضها يزيد ، هنا سيدرك الأب أن درجة ابنه درجة عادية و لا تمثل أى إنجاز ، و هنا سيدرك الأب أنه تسرع في حكمه على الدرجة الخام (و بالتالى إدراكه للدرجة تغير بعد معرفته بخصائص العينة(المجموعة) المنتمى إليها ابنه .

إن الدرجة الخام وحدها لا تكفى لفهم هذه الدرجة و تفسير معناها و لذلك علينا معرفة خاصيتين مهمتين للمجموعة التى سحبت منها هذه الدرجة ، هاتين الخاصيتين هما (التوسط و الانحراف المعياري)، فبمعرفة هاتين الخاصيتين ستتضح الرؤية في تفسير الدرجة الخام و فهم معناها ، لأن التوسط يزودنا بالمستوى العام للمجموعة التى سحبت منها الدرجة ، و على قدر انحراف درجة الفرد عن متوسط زملائه سنعرف وضع هذا الفرد في التوزيع، أما الانحراف المعياري فيزودنا بمدى الفروق الفردية بين أفراد المجموعة ، لأن الفرق بين الدرجة الخام و المتوسط لا يكفى وحده لتفسير معنى الدرجة التى أخذها الفرد ، فلو كان الفرق بين الدرجة الخام و المتوسط = ٢ ، فربما يكون الانحراف المعياري صغير لا يتعدى النصف و في هذه اللحظة تكون درجات المجموعة متقاربة مما يجعل هذا الفرق له قيمته ، و ربما أيضاً يكون الانحراف المعياري كبير = ١٦ مثلاً و في هذه اللحظة ستكون الدرجات متباعدة مما يقلل من قيمة هذا الفرق حيث تزيد أهمية الدرجة كلما قلت الفروق الفردية بين أفراد المجموعة (ممثلة في الانحراف المعياري) و العكس بالعكس . و لكن ما علاقة كل من المتوسط و الانحراف المعياري و الدرجة الخام بالدرجة المعيارية : في الواقع لكى أستطيع أن أفهم الدرجة الخام لابد أن تكون في صورة درجة معيارية هذه الدرجة المعيارية دالة في الدرجة الخام (س) و المتوسط (م) و الانحراف المعياري (ع) و تعطى بالقانون التالي :

$$Z = \frac{S - M}{E} \dots\dots (2-2)$$

فإذا افترضنا أن مصطفى حصل على الدرجة ٦٨ في اختبار اللغة الإنجليزية و كان متوسط درجات مجموعته المعيارية على نفس الاختبار (٧٢ = م) ، و كان الانحراف المعياري لدرجات مجموعته المعيارية على الاختبار ١,٦ فإنه يمكن حساب الدرجة المعيارية كالتالي

$$Z = \frac{72 - 68}{1.6} = 2.5$$

ما معنى الدرجة المعيارية -٢,٥ :

نلاحظ أن الدرجة المعيارية هنا سالبة و على ذلك فهي تعنى أن أداء الطالب أقل من المتوسط بقدر (٢,٥) من الوحدات المعيارية ، و بذلك عن طريق الدرجة المعيارية حولنا الفرق بين الدرجة الخام و المتوسط إلى وحدات ثابتة من الانحرافات المعيارية مثل المتر الذى يحول إلى وحدات ثابتة من السنتيمترات . ، و يلاحظ أننا بمجرد رؤيتنا للدرجة المعيارية -٢,٥ سنستخلص كل ما نريد أن نفهمه عن معنى الدرجة، سنفهم مثلاً أن هذه الدرجة أقل من المتوسط ، كما سنفهم أن هذه الدرجة أقل من المتوسط بقدر (٢,٥) من الانحرافات المعيارية و لكن الدرجة المعيارية تتطلب معرفة كل من متوسط درجات المجموعة و انحرافهم المعيارى ، و نقصد بالمجموعة المعيارية مجموعة كبيرة من الأفراد تم تطبيق هذا الاختبار عليهم و تم معرفة متوسط درجاتهم و انحرافهم المعيارى و قد يكون ذلك فى أعوام سابقة ، فمثلاً عند معرفة الدرجة الخام لتلميذ فى الصف الرابع الابتدائى فى اختبار مادة الحساب من الأفضل أن نحسب درجته المعيارية فى ضوء المتوسط و الانحراف المعيارى لدرجات جميع زملائه فى المدرسة بل و فى المدينة ، و لكن إذا تعذر ذلك يمكننا أخذ هاتين الخاصيتين (المتوسط و الانحراف المعيارى) من تلاميذ فصله بشرط أن يكون تلاميذ الفصل عينة ممثلة من مجتمع تلاميذ الصف الرابع الابتدائى .

و إذا كانت الدرجة المعيارية تمدنا بمعلومات عن وضع الفرد بالنسبة لأقرانه هل يفوقهم أم يتخلف عنهم و بأى قدر من الوحدات المعيارية ، فإن الدرجة المعيارية تمتلك ميزة أخرى فعن طريقها يمكننا أن نقارن أداءين لنفس الشخص على اختبارين مختلفين كما يلي :

نفترض الموقف التالي : و الذى يمثل درجة تامر فى اختبارين مختلفين :

اختبار العلوم		اختبار الحساب	
البيان	القيمة	البيان	القيمة
س _١	١٧	س _٢	٢٣
م _١	١٥	م _٢	٢٠
ع _١	١,٥	ع _٢	٣
ن _١	١,٣٣	ن _٢	١

فإذا نظرنا للوهلة الأولى سنجد أن درجة تامر فى العلوم أكبر من درجته فى الحساب و لكن هذه المقارنة المباشرة مضللة كما سبق و أوضحنا ، ولكى تكون المقارنة سليمة ينبغى أن تكون الدرجات الخام فى صورة درجات معيارية و هى الموجودة فى اخر صف فى الجدول السابق و بذلك نجد أن الدرجة المعيارية لتامر فى الحساب (١,٣٣) ، أعلى من الدرجة المعيارية لتامر فى العلوم (١+١) ، فأداء تامر فى الحساب يفوق مجموعته بقدر ١,٣٣ من الانحرافات المعيارية ، أما أدائه فى العلوم فيفوق مجموعته و لكن بقدر وحدة معيارية فقط .

و هكذا مكننا الدرجة المعيارية من إجراء مقارنات مطلقة بين متغيرين مختلفين ، كان يقارن شخص بين الطول و الوزن لنفس الشخص ، و فيما يلى بعض الأمور المتعلقة بالدرجة المعيارية :

- ١- مدى تأثير الدرجة المعيارية بكل من الدرجة الخام و متوسط درجات المجموعة المعيارية و انحرافهم المعياري عند مقارنة أدائين لفرد على اختبارين مختلفين
- أ- تأثير اختلاف الدرجة الخام على الدرجة المعيارية:

اختلاف درجة تامر على اختبارين مختلفين فيه (م_١=٢, م_٢=١) ، (ع_١=١, ع_٢=٢)

اختبار العلوم		اختبار الحساب	
البيان	القيمة	البيان	القيمة
س _١	١٧	س _٢	١٩
م _١	١٥	م _٢	١٥
ع _١	١,٥	ع _٢	١,٥
ن _١	١,٣٣	ن _٢	٢,٢٧

نجد أن : $z = 1,33 > z_{\alpha/2} = 2,17$ ، و بذلك تقل الدرجة المعيارية بانخفاض الدرجة الخام والعكس صحيح .

ب- تأثير اختلاف المتوسط على الدرجة المعيارية :

اختلاف متوسطي المجموعتين المعياريتين على اختبارين مختلفين

فيه $(s_1 = 1, s_2 = 2)$ ، $(\bar{x}_1 = 1, \bar{x}_2 = 2)$

اختبار العلوم		اختبار الحساب	
البيان	القيمة	البيان	القيمة
s_1	17	s_2	17
s_2	20	s_1	15
\bar{x}_1	1,5	\bar{x}_2	1,5
z	-2	z	1,33

نجد أن : $z = 1,33 < z_{\alpha/2} = 2$ ، و بذلك تزيد الدرجة المعيارية بتناقص المتوسط .

ج- تأثير اختلاف الانحراف المعياري على الدرجة المعيارية :

اختلاف الانحراف المعياري للمجموعتين المعياريتين على اختبارين مختلفين

فيه $(s_1 = 1, s_2 = 2)$ ، $(\bar{x}_1 = 1, \bar{x}_2 = 2)$

اختبار العلوم		اختبار الحساب	
البيان	القيمة	البيان	القيمة
s_1	17	s_2	17
s_2	15	s_1	15
\bar{x}_1	3,5	\bar{x}_2	1,5
z	0,57	z	1,333

نجد أن : $z = 1,33 < z_{\alpha/2} = 0,57$ ، و بذلك تزيد الدرجة المعيارية بتناقص الانحراف المعياري .

فى ضوء العرض السابق نجد أن الدرجة المعيارية تزيد بزيادة الدرجة الخام و بتناقص متوسط درجات المجموعة المعيارية و انحرافهم المعيارى.

تدريب

• قارن بين الدرجتين المعياريتين ١,٥ ، و ٢,٦ .

• قارن بين الدرجتين الخام ٣٧ ، ٦٩ ليوسف و محمد على اختبار القراءة

• قارن بين الدرجتين الخام ٣٥، ٢٧ ليوسف على اختبارى القراءة و الحساب على الترتيب

٢- استخدامات الدرجة المعيارية :

تستخدم الدرجة المعيارية فى وظائف كثيرة فى الإحصاء منها :

١- المنحنى الاعتدالى المعيارى: الذى تحسب على أساسه القيم الاحتمالية المختلفة للدرجات و ترتيبها النسبى مبنى على أساس تحويل الدرجات الخام الممثلة على المحور الأفقى إلى درجات معيارية ، و لذلك إذا كان توزيع الدرجات الخام لنتائج أى اختبار موزعة توزيعاً اعتدالياً فإننا بمعرفة الدرجة المعيارية لأى شخص يمكننا معرفة ترتيبه النسبى فى المجموعة و ذلك باستخدام القيم الاحتمالية الموجودة فى المنحنى الاعتدالى المعيارى.

٢- تدخل الدرجة المعيارية فى المعادلة الأساسية لمعامل ارتباط بيرسون .

$$r = \frac{\text{مجم} (d_1 \times d_2)}{n \dots (2-1)}$$

٣- بناءً على الدرجات المعيارية للمتغيرات يتم حساب المعاملات البائية المطلوبة فى تحليل الانحدار المتعدد .

٤- تسهم الدرجات المعيارية فى أسلوب تحليل المسار لان معامل المسار و الذى هو فى الأصل وزن الانحدار المعيارى (β) ، مبنى على أساس تحويل الدرجات الخام إلى درجات معيارية

٥- تدخل فى حساب نوع آخر مهم من الدرجات المعيارية يسمى الدرجة الثانية حيث :

$\sigma^2 = 10 + 50$. و هو توزيع جديد للدرجة الخام بمتوسط ٥٠ و انحراف معيارى ١٠ .

٣- خصائص الدرجة المعيارية:

تتميز الدرجة المعيارية بعدة خصائص إحصائية منها :

- أ- متوسط الدرجات المعيارية لأى توزيع = صفر .
- ب- الانحراف المعياري للدرجات المعيارية لأى توزيع = ١ .
- ت- يمكن أن تأخذ الدرجة المعيارية قيمة سالبة أو موجبة بعكس الدرجة الخام التى تأخذ قيمة موجبة .

٤- العلاقة بين الدرجة الخام و الدرجة المعيارية :

$$\frac{س-م}{ع} = ز \quad \text{نظراً لأن : } ز =$$

فبضرب الطرفين فى الوسطين نجد أن : $س-م = زع$ من ثم يكون :

$$س = زع + م \quad \dots (٢-٤)$$

و بالتالى إذا كنا نستطيع تحويل أى درجة خام إلى درجة معيارية (بمعلومية المتوسط و الانحراف المعيارى للتوزيع بالطبع) ، فانه يمكننا أيضاً تحويل أى درجة معيارية إلى درجة خام . مثال : إذا علمت أن مريم حصلت على الدرجة المعيارية $(ز = ١,٢)$ فى اختبار القراءة ، و كان متوسط درجات مجموعتها المعيارية $(م = ٢٣)$ ، و انحرافهم المعيارى $(ع = ١,٧)$ ، فما هى الدرجة الخام الأصلية التى حصلت عليها مريم .
درجة مريم (س) = $زع + م = ١,٧ \times ١,٢ + ٢٣ = ٢٥$ درجة .

ملاحظة

بوضع $ع = ١$ ، $م =$ صفر نجد أن $س = ز$ حيث أصبحت س موزعة توزيعاً جديداً متوسطه صفر و انحرافه المعيارى ١ أى أصبحت درجة معيارية .

ملاحظة

بوضع $E=10$ ، $M=50$ ، نجد أن : $S=10+50$ و بذلك تكون هي نفس معادلة الدرجة الثانية حيث أصبحت S موزعة توزيعاً جديداً متوسطه 50 و انحرافه المعياري 10 أى أصبحت درجة ثانية

تدريب

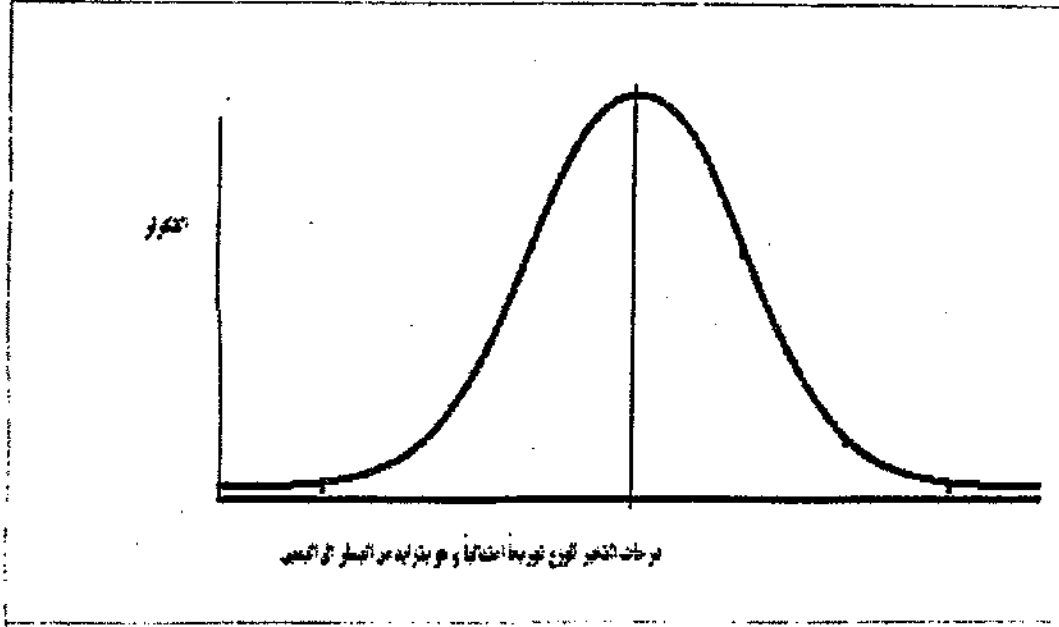
ما هو تأثير كل من الدرجة الخام و المتوسط الحسابي و الانحراف المعياري على الدرجة المعيارية

سادساً: المنحنى الاعتمالي: *Normal Curve*

إذا تأملت أطوال البشر ستجد عدداً كبيراً منهم متوسطى الطول أو أقرب من المتوسط ، و عدد قليل منهم قصار القامة و عدد قليل منهم طوال القامة ، و إذا تأملت ذكاءهم ستجد عدداً كبيراً منهم متوسطى الذكاء أو أقرب من المتوسط ، و عدد قليل منهم منخفضى الذكاء و متخلفون عقلياً و عدد قليل منهم مرتفعى الذكاء و عباقرة ، و إذا تأملت تحصيل طلاب الجامعة ستجد عدداً كبيراً منهم درجاتهم متوسطة ، و عدد قليل منهم درجاتهم مرتفعة و عدد قليل منهم درجاتهم منخفضة ، و إذا تأملت شعورهم بالقلق ستجد عدد كبيراً منهم ذوى درجات معتدلة من القلق و عدد قليل منهم ذوى درجات مرتفعة من القلق و عدد قليل منهم ذوى درجات منخفضة من القلق ، و هناك العديد من الظواهر التى تتبع هذا النظام التكرارى فى توزيع البيانات الخاصة بها ، و كلما كان عدد البيانات كبيراً كلما اقتربنا أكثر من هذا التوزيع .

إن بيانات أى متغير من المتغيرات السابقة تتوزع وفق منحنى يسمى المنحنى الاعتمالي *Normal Curve* ، و هو منحنى رياضى مجرد يصف العلاقة بين درجات المتغير التى تتم

ملاحظتها على المحور الأفقى و تكرار حدوثها على المحور الرأسى ، ، و لقد نسب المنحنى الاعتدالى إلى عدة علماء ساهموا بشكل كبير فى ابتكاره منهم جاوس و لابلاس و ديموافر لدرجة أن المنحنى يسمى أحياناً بأسمائهم كما يطلق عليه المنحنى الجرسى لأنه يشبه الجرس و الشكل الهندسى العام لهذا المنحنى موضح بالشكل المرفق :



مثال لإحدى عائلة المنحنيات الاعتدالية

حيث نلاحظ من الشكل أنه كلما اتجهنا يميناً فإن درجات التغير تأخذ فى الازدياد و كلما ارتفعنا لأعلى فإن تكرار الدرجة على التغير تزيد ، و فى ضوء ذلك يمكن تقسيم المنحنى إلى ثلاثة أجزاء بصورة تميز عن مضمون الفقرة السابقة ، فالجزء الأول على اليسار فيمثل أقل تكرار و فيه تكون درجات التغير منخفضة ، و الجزء الأوسط هو الذى يمثل غالبية التكرار و تكون فيه درجات التغير متوسطة ، أما الجزء الأيمن فيمثل تكرار أقل أيضاً و لكن درجات التغير مرتفعة.

و شرط توزيع بيانات أى متغير وفق هذا المنحنى هو عدم تدخل العوامل الذاتية فى عملية الملاحظة أو قياس المتغير و من هذه العوامل الذاتية المطلوب استبعادها لكى يكون توزيع البيانات اعتدالياً اختيار عينة بعينها لمعرفة توزيعها فتوزيع البيانات لدرجات ذكاء عينة من ضعاف العقول سيبتعد عن الاعتدالية لوجود عدد كبير من أفراد العينة إن لم يكن كلهم سيكون ذكاؤهم منخفض مما يبعد التوزيع عن الاعتدالية ، أيضاً من العوامل التى تؤثر على إعتدالية التوزيع المقياس المستخدم فى قياس المتغير المطلوب ، فمثلاً إذا قست تحصيل طلاب الجامعة بمقياس أسئلته من النوع السهل ستجد عدد كبير منهم سيحصل على درجات مرتفعة و عدد قليل سيحصل على درجات متوسطة مما يجعل التوزيع يحيد عن الاعتدالية ،

أيضاً قياس الظاهرة في ظروف معينة يؤثر على اعتدالية التوزيع كأن نقيس متغير الرضا عن الحياة مثلاً أثناء فترات الأزمات المتعلقة بالإنسان مما يجعل توزيع درجات هذا المتغير متأثراً بهذه العوامل و لذلك فإن شرط توزيع البيانات وفق المنحنى الاعتدالى هو إجراء الملاحظات على المتغير بصورة عشوائية تبعاً لقانون الاحتمال دون تدخل متعمد من الإنسان ، و يتسم المنحنى الاعتدالى بعدة خصائص نذكر منها :

١- إذا أسقطنا خط عمودى من أعلى نقطة فى المنحنى على المحور الأفقى فإن نقطة التقاء هذا الخط مع المحور الأفقى يمثل متوسط درجات الظاهرة أو المتغير .

٢- هذا الخط العمودى يقسم المنحنى إلى نصفين متماثلين تماماً و هذا له فوائده الخاصة عند حساب النسب الاحتمالية لتكرار درجات الظاهرة .

٣- المساحة التى يحصرها المنحنى تمثل نسبة احتمالية كلية قدرها واحد صحيح ، و هى تمثل احتمال تكرار كل الدرجات ، و تنقسم هذه المساحة إلى مساحات احتمالية عديدة .

و فى الواقع إن المنحنى الاعتدالى ليس منحنى وحيد و لكنه عائلة من المنحنيات اللانهائية المتشابهة فى الشكل و الخواص ، و سبب وجود عدد لانهاى من المنحنيات الاعتدالية و ليس منحنى وحيد هو أن توزيع المتغير يكون دالة فى كل من متوسط درجات هذا المتغير و انحرافها المعيارى ، و حيث أن هناك قيم لا نهائية يمكن أن يأخذها المتوسط و كذلك الانحراف المعيارى و بالتالى نجد توزيعات لا نهائية من المنحنيات الاعتدالية ، فكلما حصلنا على قيمة جديدة للمتوسط (و/أو) قيمة جديدة للانحراف المعيارى كلما حصلنا على منحنى اعتدالى جديد بشرط أن يتبع توزيع المتغير (س) الدالة الآتية و المسماة بدالة الكثافة الاحتمالية الاعتدالية الآتية :

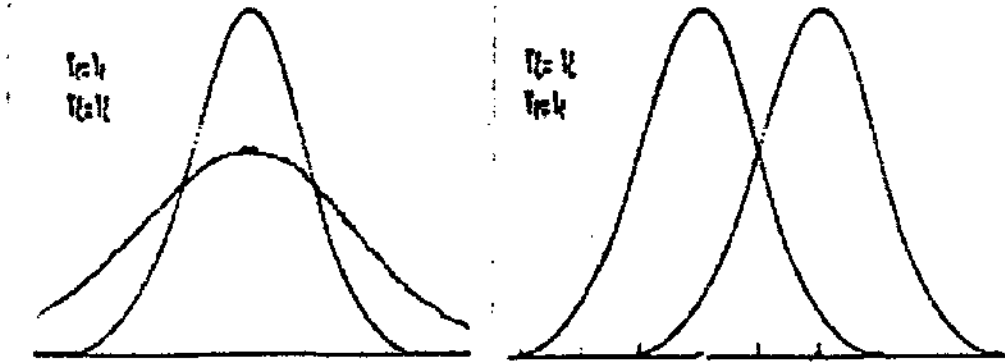
$$f(s) = \frac{1}{\sigma \sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(s-\mu)^2}{2\sigma^2}}$$

حيث تمثل د(س) ارتفاع المنحنى عند الدرجة (س) ، م متوسط درجات التوزيع ، ع الانحراف المعيارى لدرجات التوزيع ، ه الأساس الطبيعي = ٣.١٤١٥٩ ، ط النسبة التقريبية = ٣.١٤ .

يلاحظ من هذه المعادلة انه إذا علمنا الدرجة s فان المتوسط والانحراف المعياري يحددان بشكل كبير احتمالية تكرار هذه الدرجة في التوزيع .

و في هذا الصدد يشير (محمد أبو يوسف، ١٩٨٩ ، ١٢٥) أن كل من المتوسط الحسابي و الانحراف المعياري لهما عدد غير منتهى من القيم ، و لذلك هناك عدد غير منتهى من التوزيعات المعتدلة ، كما أن المتوسط يسمى بارامتر موضع ، أما الانحراف المعياري فيسمى بارامتر شكل .

فتغير المتوسط من منحنى لآخر يغير موضع الخط الرأسى الذى يقسم المنحنى إلى نصفين متماثلين ، أما تغير الانحراف المعياري من منحنى لآخر فيغير أعلى نقطة في المنحنى و بالتالى يتغير شكل المنحنى ، و الشكل التالى يوضح أربعة من المنحنيات الاعتدالية اثنان منهما (على اليمين) متساويين فى الانحراف المعياري و مختلفين فى المتوسط ، و الاثنان الآخران (على اليسار) متساويين فى المتوسط و مختلفين فى الانحراف المعياري .



و فيما يلى بعض الأمور المتعلقة بالمنحنى الاعتدالى:

١- المنحنى الاعتدالى و الاحتمالية:

تعتمد فكرة توزيع البيانات وفقاً للمنحنى الاعتدالى على القيم الاحتمالية، لأن المساحة تحت المنحنى تمثل كثافة احتمالية قدرها واحد صحيح و هى مجموع كل الاحتمالات الخاصة بتكرار الملاحظات، حيث أن أكبر احتمال تكرار أى حدث $= 1$ و أقل احتمال $= 0$ و الاحتمالات الأخرى تتراوح بين الصفر و الواحد لذلك فهى غالباً تكون أجزاء من الواحد الصحيح ، و يشير المنحنى إلى أن الدرجة التقديرية على الظاهرة احتمال ظهورها

ضعيف و كذلك الدرجة المرتفعة على الظاهرة المقاسة، أما الدرجات المتوسطة أو قريبة من المتوسط فاحتمال ظهورها أكبر و لكن ذلك مشروط بكبر عدد بيانات العينة و بعشوائية اختيار وحداتها .

٢- المنحنى الاعتدالى المعيارى كإحدى المنحنيات الاعتدالية اللانهاية :

علمنا مما سبق أن أى متوسط و انحراف معيارى جديد لبيانات متغير يتوزع توزيعاً اعتدالياً يعطينا منحنى اعتدالى له شكل جديد ، كما علمنا أيضاً أن هناك نوع من الدرجات يسمى الدرجات المعيارية من خصائصها (م=صفر، ع=١) ، و بالتالى فإن أى بيانات لمتغير يتوزع توزيعاً اعتدالياً إذا حولنا هذه البيانات إلى درجات معيارية فإن توزيع هذه الدرجات يأخذ شكل منحنى جديد من المنحنيات الاعتدالية يسمى المنحنى الاعتدالى المعيارى ، و هذا المنحنى له أهمية خاصة فى مجال الإحصاء ، لأنه على أساس القيم الاحتمالية لتوزيع الدرجات المعيارية التى يقدمها نعرف دلالة عدد لا بأس به من المقاييس الاحصائية المختلفة التى تتبع التوزيع الاعتدالى ، كما سنرى لاحقاً، و هذا المنحنى له معادلة تعد صورة خاصة من المعادلة (٢-٥) ، حيث فيها نضع : س=ذ ، م=صفر ، ع=١ و تتحول معادلة المنحنى الاعتدالى إلى الصورة التالية:

-٥.٥ ذ'

$$\text{ص} = ٢,٧١٨ \times ٠,٣٩٨٩ \dots\dots (٦-٢)$$

تدريب

أثبت المعادلة السابقة

و بذلك إذا علمنا أى درجة معيارية (ذ) يمكننا معرفة ارتفاعها على المنحنى (الاحداثى الصادى لها *Ordinate* ، فمثلاً ارتفاع الدرجة المعيارية ٢,١٥ يمكن حسابه كالتالى :

$$\text{ص} = ٢,٧١٨ \times ٠,٣٩٨٩ \dots\dots (٢,١٥) \times ٠,٥ = ٠,٣٩٦$$

و هكذا بمعرفتنا الدرجة المعيارية للمتغير يمكننا من معرفة الإحداثى الصادى له أى ارتفاعه ، و يوجد جدول إحصائى خاص بذلك حيث بمعرفة الدرجة المعيارية نعرف الارتفاع المقابل مباشرة كتسهيل للباحثين ، و الجدول التالى يمثل مثال من بيانات هذا الجدول:

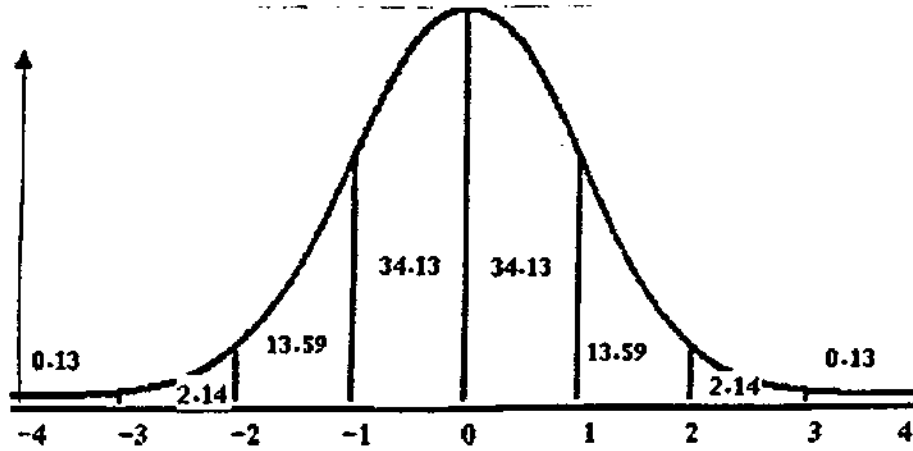
جدول ارتفاعات المنحنى الاعتنالى (ص) المقابلة لدرجات معيارية معينة(د)

د	ص	د	ص	د	ص	د	ص
٠,٠٠٠	٠,٣٩٨٩	١,٥	٠,١٢٩٥	٢,٦	٠,٠١٣٦	٢,٩	٠,٠٠٦٠
٠,٥٠	٠,٣٥٢٠	٢	٠,٠٥٤٠	٢,٧	٠,١٠٤	٢,٩٧	٠,٠٠٤٨
١	٠,٢٤١٩	٢,٥	٠,٠١٧٥	٢,٨	٠,٠٠٧٩	٤	٠,٠٠٠١

تدريب (٢-٢)

أوجد ارتفاعات المنحنى الاعتنالى المعيارى المقابلة للدرجات المعيارية: ٣,٩ ، ٢,٢ ، ١,٧

و الشكل العام للمنحنى الاعتنالى المعيارى موضح كما بالشكل :



المنحنى الاعتنالى لتوزيع درجات التقيوس فى صورته المعيارية (د)

المنحنى الاعتنالى المعيارى

ويمكن قراءة هذه النسب الاحتمالية كالتالى:

النسبة الاحتمالية المقابلة للدرجة المعيارية $+1 = 34,13\%$ أى $0,3413$ ، و هى تعنى أن

النسبة الاحتمالية لوقوع درجة ما بين $م$ ، $م+1 = 0,3413$

النسبة الاحتمالية المقابلة للدرجة المعيارية $1 - 0.3413 = 0.6587$ أى 0.3413 و هى تعنى أن النسبة الاحتمالية لوقوع درجة ما بين م- ، م-ع $= 0.3413$ أى 0.3413 .

النسبة الاحتمالية لوقوع درجة ما بين الدرجتين المعياريتين $1 - 0.6826 = 0.3174$ أى 0.6826 و هى تعنى أن النسبة الاحتمالية لوقوع درجة ما بين م-ع ، م+ع $= 0.3174$ أى 0.6826 .

و بذلك يعبر عن النسب الاحتمالية سواء فى صورة نسبة مئوية أو جزء عشرى .

و هناك جدول خاص بالقيم الاحتمالية المقابلة للدرجات المعيارية المختلفة و التى تمتد نظرياً من $+4$ إلى -4 و لكن أكبر القيم الاحتمالية (المساحات) فى الجزء الكبير المحصور بين $+3$ و -3 درجة معيارية و الذى يمثل قيمة احتمالية كلية قدرها 99.74% ، و فيما يلى أمثلة لبعض بيانات هذا الجدول :

جدول المساحات الواقعة أسفل المنحنى الاعتدالى (على يمين المتوسط)

و المقابلة لدرجات معيارية معينة (ذ)

د	ذ	د	ذ	د	ذ	د	ذ
0.0000	0.0000	1.5	0.4332	2.6	0.4953	2.9	0.4981
0.50	0.1915	1.6	0.4452	2.73	0.4968	2.97	0.4985
1	0.3413	2.5	0.4938	2.8	0.4974	4	0.499968

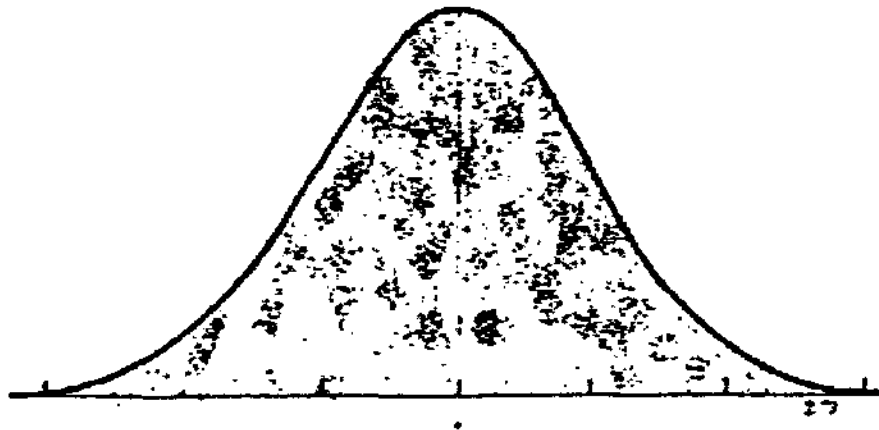
كيفية استخراج النسبة الاحتمالية المقابلة لأى درجة من الجدول :

الجدول السابق يبين أمثلة للمساحات الاحتمالية المختلفة المقابلة لأى درجة معيارية و الذى منه يمكن معرفة المساحة الاحتمالية المقابلة لأى درجة خام أو المحصورة بين أى درجتين سواء فى صورتها الخام أو المعيارية ، و نظراً لتماثل نصفى المنحنى الاعتدالى لذلك فالجدول مصمم فقط للنصف الأيمن (على يمين المتوسط) و منه يمكن معرفة النصف الأيسر و ذلك يتوقف على إشارة الدرجة المعيارية و يمكن معرفة كيفية استخدام هذا الجدول كالتالى :

١) لنفرض أننا نريد معرفة المساحة الاحتمالية التى تقل عن الدرجة المعيارية 2.7 ؟

أ- من الجدول السابق يتضح أن المساحة الاحتمالية المقابلة للدرجة المعيارية ٢,٧٣ هي تساوى ٠,٤٩٦٨ ، و هي تعنى أن نسبة احتمال حصول الفرد على درجة محصورة بين القيمتين الأولى :متوسط الدرجات ، و الثانية :متوسط الدرجات مضافاً إليه ٢,٧٣ من الانحرافات المعيارية هي نسبة عالية و تساوى ٠,٤٩٦٨ أى ٤٩,٦٨ % . فإذا كنا بصدد درجات اختبار فى الرياضيات و كان $m=20$ ، $e=5$ فإنه يمكن إعادة صياغة النتيجة السابقة لتصبح نسبة احتمال حصول الفرد على درجة محصورة بين ٢٠ و ٣٣,٦٥ تساوى ٤٩,٦٨ .

ب- نظراً لأن الدرجة المعيارية موجبة فيتم إضافة ٠,٥ إلى النسبة الاحتمالية و هي النسبة الاحتمالية المقابلة للجزء الأيسر من المنحنى لأن كل الدرجات فى هذا الجزء تقل عن ٢,٧٣ ، و بذلك يكون النسبة الاحتمالية لحصول أى فرد على درجة معيارية تقل عن ٢,٧٣ = ٠,٤٩٦٨ + ٠,٥ = ٠,٩٩٦٨ = ٩٩,٦٨ % ، أو بمعنى آخر نسبة احتمال حصول الفرد على درجة خام أقل من ٣٣,٦٥ تساوى ٩٩,٦٨ % و هي موضحة بالشكل التالى:

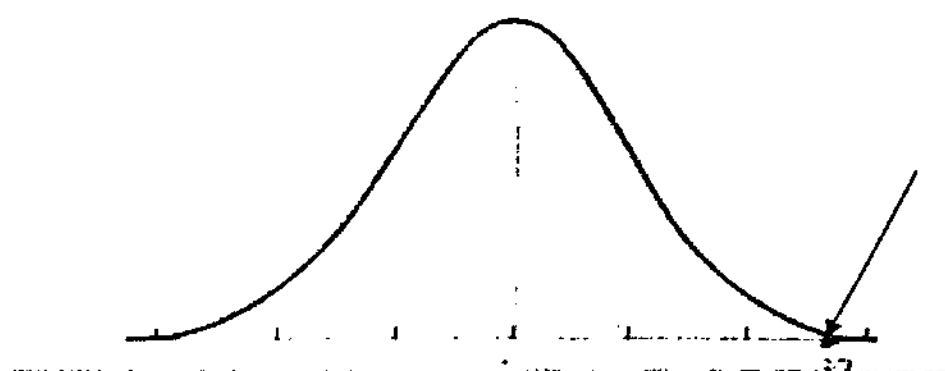


الجزء المظلل يمثل المساحة الاحتمالية للدرجة المعيارية ٢,٧٣ و التى يمكن تفسيرها بأن احتمالية حصول الفرد على درجة تقل عن المتوسط بـ (٢,٧٣) من الانحرافات المعيارية هي ٩٩,٦٨ % ، أو بمعنى آخر احتمالية حصول الفرد على درجة أقل من ٣٣,٦ تساوى ٩٩,٦٨ % و هي نسبة كبيرة جداً.

(٢) : ولكن ماذا لو كنا نريد معرفة المساحة الاحتمالية التى تزيد عن ٢,٧٣ ؟

نكرر نفس الخطوات السابقة مع وجود اختلافين أولهما انه بدلاً من إضافة ٠,٥ للقيمة الاحتمالية بل على العكس من ذلك نقوم بطرح هذه القيمة الاحتمالية من ٠,٥ (لماذا ؟)

أما الاختلاف الثاني فهو اختلاف التفسير لأننا نريد معرف نسبة احتمال حصول الفرد على درجة تزيد على ٢,٧٣ و هي = ٠,٤٩٦٨ - ٠,٥ = ٠,٠٠٣٢ ، و الذى يعنى أن نسبة احتمال حصول الفرد على درجة تزيد على المتوسط بمقدار ٢,٧٣ من الانحرافات المعيارية هي نسبة ضئيلة جداً و تساوى ٠,٠٠٣٢ أو ٠,٣٢ % ، فإذا كان : م=٢٠ ، ع=٥ مثلاً فإن نسبة احتمال حصول الفرد على درجة تزيد على ٣٣,٦٥ هي نسبة ضئيلة جداً = ٠,٣٢ % . و هي موضحة بالشكل التالى:



الجزء المظلل يمثل المساحة الاحتمالية للدرجة

المعيارية التى تزيد على ٢,٧٣ و التى يمكن تفسيرها

بأن احتمالية حصول الفرد على درجة تزيد عن المتوسط بقدر (٢,٧٣) من الانحرافات المعيارية هي ٠,٣٢ % أو بمعنى آخر احتمالية حصول الفرد على درجة أكبر من ٣٣,٦ تساوى ٠,٠٠٣٢ و هي نسبة صغيرة جداً.

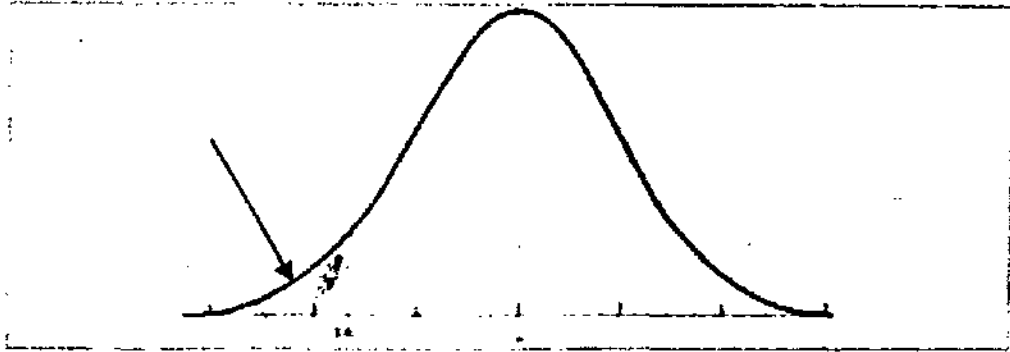
ولكن ماذا لو كانت الدرجة المعيارية سالبة ؟

٢) لنفرض أننا نريد معرفة المساحة الاحتمالية التى تقبل عن الدرجة المعيارية -١,٦ :

يلاحظ هنا أن الدرجة معيارية سالبة ، سنتغاضى عن الإشارة عند البحث عن المساحة الاحتمالية فى الجدول ، و لكن التعامل مع النصف الآخر للمنحنى سيكون مختلف فى هذه الحالة كالتالى :

أ- من الجدول السابق نجد أن المساحة الاحتمالية المقابلة للدرجة المعيارية ١,٦ (بعد التغاضى عن الإشارة) هي : ٠,٤٤٥٢ .

ب- فى حالة رغبتنا فى الحصول على نسبة احتمالية أقل من درجة معيارية سالبة نقوم بطرح النسبة الاحتمالية التى تم استخراجها من الجدول من ٠,٥ و بالتالى يكون :
نسبة احتمال حصول الفرد على درجة معيارية أقل من $-1,6 = 0,4452 - 0,5 = -0,0548$ أى ٥,٤٨% تقريباً و هى موضحة بالشكل التالى:



الجزء المظلّل يمثل المساحة الاحتمالية و التى يمكن تفسيرها بأن احتمالية حصول الفرد على درجة تقل عن المتوسط بقدر $(-1,6)$ من الانحرافات المعيارية هى ٥,٤٨% ، أو بمعنى آخر احتمالية حصول الفرد على درجة أقل من ١٢ تساوى ٥,٤٨% .

تدريب

ما هى المساحة الاحتمالية لحصول مفحوص على درجة معيارية تزيد على الدرجة المعيارية $-2,5$

٣- المنحنى الاعتدالى المعيارى و مستويات الدلالة الإحصائية:

يحظى المنحنى الاعتدالى بصفة عامة و المنحنى الاعتدالى المعيارى بصفة خاصة بأهمية كبيرة فى عالم الإحصاء فبعض المقاييس الإحصائية تشترط اعتدالية توزيع بيانات المتغيرات التى تعالجها مثل : اختبارات ، و تحليل التباين ومعامل ارتباط بيرسون و تحليل الانحدار، كما يمكن عن طريق المنحنى الاعتدالى التعرف على أخطاء العينات و مدى انحرافها عن الأصول الكلية التى اشتقت منها ، و عن طريق المنحنى الاعتدالى يمكن التعرف على مدى الدلالة الإحصائية للمقاييس الإحصائية مثل النسبة الحرجة و كل من اختبارات، و اختبار مان وتننى و اختبار ويلكوكسون (فى حالة العينات الكبيرة) و غيرها من المقاييس ، و فى هذا

الصدد يثير (صلاح الدين علام ، ٢٠٠٤ ، ٦٥-٦٦) إلى أن المنحنى الاعتدالي بما يتميز به من خصائص مهمة يعد العمود الفقري للإحصاء الاستدلالي و مكونة رئيسية من مكونات اتخاذ القرار، كما أشار إبراهيم بسيوني عميرة : ترجمة ملتون سميث (١٩٨٥ ، ٧٦) أن حقائق المنحنى الاعتدالي والتوزيعات المشابهة له لها أهمية أساسية في كثير من النتائج الإحصائية و في تطبيقاتها العملية فالدلالة الإحصائية للنتائج التجريبية يتم التعبير بها عن طريق الاحتمالات ، و تقدر هذه الاحتمالات عادة من التوزيع الاعتدالي و التوزيعات المشابهة له .

ولكن كيف نتحقق من اعتدالية التوزيع :

في الواقع هناك طرق عديدة للتحقق من اعتدالية التوزيع منها ما هو بياني و منها ما هو رقمي ، و لعل أشهر طريقة رقمية للتحقق من اعتدالية التوزيع هو استخدام معامل الالتواء من خلال القانون التالي:

$$\text{الالتواء} = \frac{n \text{ مج د}^2}{(n-1)(n-2)} \dots\dots (٧-٢)$$

ملاحظة

هناك قوانين كثيرة لمعامل الالتواء و لكن القانون الحالي يتسم بدقته الشديدة ، و الدليل على ذلك اتفاق الحل اليدوي مع SPSS في قيمة معامل الالتواء الناتج كما سنرى بعد قليل

فالبيانات التي نريد أن نتحقق من اعتدالية توزيعها نحسب لها الدرجات المعيارية و من خلالها نتعرف على قيمة الالتواء فإذا اقتربت قيمة الالتواء من الصفر يمكننا حينئذ الحكم على اعتدالية التوزيع ، و حتى نكون منطقيين يمكننا القول أن قيمة الالتواء من الصعب أن تصل إلى الصفر فالحالة الوحيدة التي يكون فيها الالتواء مساوياً للصفر هو المنحنى الطبيعي النموذجي و الذي تنطبق عليه نسب الاحتمالات السالف ذكرها ، و لذلك فنحن في حاجة إلى محك رقمي من خلاله أتتحقق من وجود اعتدالية في التوزيع من عدمها ، و لكن الحكم على اعتدالية التوزيع من خلال محك رقمي يعتبر مثار جدل بين الإحصائيين حيث ظهرت آراء عديدة في هذا الصدد منها من اعتمد على وقوع معامل الالتواء في المدى ± 3 ، و منهم من اعتمد على المدى ± 2 ، و منهم من اعتمد على المدى ± 1 ، و منهم من اعتمد على

الذى ± 2 من الخطأ المعياري لمعامل الالتواء ، و منهم من اعتمد على التفرطح و منهم من اعتمد على كليهما معاً ، و منهم من اعتمد على مقاييس معينة للحكم على الاعتدالية و منها مقياس *Shapiro-Wilk* ، و مقياس *Kolmogorov-Smirnov* ، و يمكن فى هذا الصدد عرض إحدى هذه الآراء حيث أوضح كل من (Morgan & Griego, 1998, 49) أنه يمكن التحقق من اعتدالية التوزيع بواسطة إحصائيتين وصفيتين هما الالتواء و التفرطح ، و الالتواء يعنى نقص التماثل فى التوزيع التكرارى بوجود ذيل طويل ناحية اليمين أو اليسار للمنحنى و يسميان التواء موجب و سالب على الترتيب ، أما التفرطح فيقيس ارتفاع هضبة التوزيع هل هى أقصر أم أطول من المنحنى الاعتدالى و كذلك الأطراف، و إذا كان التوزيع التكرارى للمتغير له التواء (و/أو) تفرطح كبير (موجب أو سالب) مقارنة بالخطأ المعياري يقال أن التوزيع يبتعد عن الاعتدالية ، و كقاعدة يمكن القول (و الكلام مازال على لسان المؤلفين) أنه إذا كان الالتواء (و/أو) التفرطح أكثر من 2,5 مرة الخطأ المعياري لنفس الاحصاءة فإن افتراض الاعتدالية ينتهك .

و يتبنى المؤلف إحدى الآراء السابقة و هو وقوع معامل الالتواء فى الذى ± 2 لى أحكم على اعتدالية التوزيع .
مثال: لنفرض أن بيانات ما عددها 56 و مجموع مكعبات الدرجات المعيارية لهذه البيانات يساوى 86,4 فإن :

$$\text{الالتواء} = \frac{\text{ن مج د}^2}{(1-\text{ن})(2-\text{ن})} = \frac{86,4 \times 56}{54 \times 55} = 1,63$$

و من ثم فإن قيمة الالتواء تقع فى الذى ± 2 و بالتالى فإننا يمكننا الحكم على اعتدالية التوزيع .

ولكن ماذا لو لم تتوزع البيانات اعتدالياً ؟

فى الواقع اختلف العلماء فى مدى أهمية التوزيع الاعتدالى للبيانات عند معالجتها إحصائياً بمقاييس معينة ، فمثلاً عند معالجة البيانات الإحصائية باستخدام اختبارات أو اختبار ف فإن بعض العلماء يشير إلى أن شرط الاعتدالية المطلوب فى هذين الاختبارين يمكن انتهاكه لأن تأثيره ضئيل جداً على دقة النتائج المتحصل عليها و يقال فى هذا الشأن

أن الاختبارين يتميزان بالمنفعة الإحصائية *Robustness* أو عدم تأثر النتائج بعدم التزامها بشرط الاعتدالية و في هذا الصدد أوضح صلاح الدين محمود علام (٢٠٠٤ ، ٢١١) أنه على الرغم من أن بعض الباحثين يجرون تحويلاً على درجات المتغير التابع إذا كان توزيع هذه الدرجات ملتوياً لتواء موجباً مثلاً و استخدام الدرجات الناتجة في التحليل بدلاً من الدرجات الأصلية إلا أننا نرى -و الكلام ما زال على لسان المؤلف- عدم ضرورة مثل هذا التحويل ما دام اختبار النسبة التائية لا يتأثر كثيراً بعدم تحقق شرط الاعتدالية و في المقابل أوضح (Aron&Aron, 1994,445-454) أهمية توفر شرط الاعتدالية في بعض المقاييس الإحصائية و التي منها اختبارات و اختبار ف و تحليل الانحدار (المتغير التابع) حيث أشارا إلى أن الإخلال بشرط الاعتدالية يؤدي إلى نتائج غير صحيحة لأنه سيزيد من احتمالية ظهور خطأى القرارات الإحصائية (الخطأ من النوع الأول و الخطأ من النوع الثانى) ، و لذلك أوضح أنه في حالة عدم اعتدالية التوزيع فإن الإجراء الأكثر شيوعاً هو تغيير الدرجات *Data Change* و لا يعنى بذلك الغش *Fudging* و لكن يعنى أن يطبق الباحث إجراءات رياضية معينة على الدرجات الخام مثل أخذ الجذور التربيعية لها و ذلك لتقريب البيانات غير الاعتدالية إلى الصورة الاعتدالية ، و إذا قمت بعملية التحويل هذه فإنه يمكنك من تطبيق المقاييس التي تشترط الاعتدالية مثل اختبارى ت و ف بشرط توافر الافتراضات الأخرى و سوف تحصل على نتائج دقيقة ، و عملية التحويل هذه عملية شرعية و ليست تلاعباً بالبيانات لكي تكون في صورة أفضل فهي تمتلك الشرعية طالما أننا نجرى التحويل على كل البيانات و طالما أن ترتيب الدرجات كما هو فالدرجة التي ترتيبها الأول تظل كما هي بعد التحويل و الدرجة الدنيا تظل كما هي بعد التحويل ، و بمعنى آخر إذا كانت الدرجة الخام للمفحوص ب واقعة بين الدرجة الخام للمفحوص أ و المفحوص ج تظل بعد التحويل واقعة أيضاً بين نفس الدرجتين .

و يضيف صلاح الدين محمود علام (٢٠٠٠ ، ٢٤٨) فوائد أخرى للتحويل الاعتدالي عندما أشار إلى أنه ربما يجد الباحث أن التوزيع الأصلي لسمة أو خاصية معينة و الذي يحصل عليه من عينة ما لا يتخذ شكل المنحنى الاعتدالي ، بينما يكون توزيع هذه السمة أو

الخاصية فى المجتمع الأصل اعتدالياً ، فإذا استطاع الباحث التأكد من ذلك عندئذ ربما يجد أن من المفيد أن يحول توزيع البيانات التى استمدتها من العينة إلى صورة التوزيع الاعتدالى ، و بذلك يحصل على توزيع أكثر تمهيداً من التوزيع الأصلى و تقل فيه أخطاء العينة ، كما أن هذا التحويل يفيد فى تقنين الاختبارات و المقاييس النفسية و التربوية و الاجتماعية ، و فى تحليل الارتباط بين متغيرين .

فى الواقع إذا لم تتوزع البيانات اعتدالية و نظراً لحاجتنا إلى وجود هذه الخاصية الهامة فى البيانات ، سيصبح أمامنا خياران أولهما تحويل البيانات غير الاعتدالية إلى بيانات اعتدالية ، أما الخيار الثانى فهو استخدام بدائل لابارامترية لا تشترط التزام البيانات بشرط الاعتدالية و سيتم التحدث عن هذه الأساليب فى الفصل السادس الخاص بالاحصاء الاستدلالي ، و إذا ركزنا حالياً على الخيار الأول و الخاص بالتحويل الاعتدالى فإن هناك من الأساليب التى تستخدم لتحويل البيانات المعطاة أو التى تم الحصول عليها إلى بيانات تتبع التوزيع الاعتدالى و من هذه الطرق ما يعتمد على تحويل الدرجات الخام إلى درجات معيارية ثم التعرف على الارتفاعات المقابلة لهذه الدرجات المعيارية ، و هناك من الأساليب ما يعتمد على فكرة المساحات الواقعة تحت المنحنى الاعتدالى و المبنية أيضاً على تحويل الدرجات الخام إلى درجات معيارية ، و لكن هناك أساليب تعتمد على التعامل مباشرة مع الدرجات الخام المعطاة و من هذه الأساليب :

١) : **الجذور التربيعية للبيانات** : يتم استخدام هذه الطريقة فى حالة التوزيعات الملتوية التواء موجباً و لكن بصورة أقل حدة ، و يتم فيها أخذ الجذور التربيعية لكل درجة خام و التعامل مع القيم الناتجة كمتغير اعتدالى بديل للمتغير الأصلى و لكن يلاحظ فى هذه الطريقة ضرورة أن تكون الدرجات الخام موجبة ، فإذا كان بعضها سالب يتم إضافة ثابت إلى كل الدرجات الخام لى تكون كل الدرجات موجبة و لكن يتم إضافة هذا الثابت بحيث يكون أقل درجة فى التوزيع مقدارها ١ ، كما يفضل عدم استخدام هذه الطريقة إذا كانت الدرجات الخام عبارة عن كسور عشرية و كذلك أرقام صحيحة (أى هناك قيم تنحصر بين صفر و ١ و هناك قيم أكثر من ١) .

٢) **التحويل اللوغاريتمى** : يتم استخدام هذا الأسلوب عندما تكون الدرجات ملتوية ناحية اليمين بصورة أكثر حدة ، ويعنى تحويل الدرجات الخام إلى درجات جديدة هي لوغاريتمات الدرجات الأصلية و هناك أساسات لوغارتيمية مشهورة يمكن التعامل معها من أشهرها الأساس ١٠ و الأساس الطبيعى ٢,٧١٨ ، و يفضل التعامل مع الأساس ١٠ فى حالات التوزيعات المتطرفة ، و بذلك لو كانت الدرجة الخام ١٠٠ مثلاً فان الدرجة المحولة = $لو١٠٠ = ٢$ ، و إذا كانت الدرجة الخام ١٧ فان الدرجة المحولة = $لو١٧ = ١,٢٣$ ، و هكذا ، و لكن لو كانت هناك درجات خام سالبة أو أقل من الصفر فى التوزيع فيستحسن إضافة ثابت حتى تصبح كل الدرجات الخام موجبة و لكن يتم إضافة هذا الثابت بحيث يكون أقل درجة فى التوزيع مقدارها ١ ، ثم بعد ذلك يتم إجراء التحويل اللوغاريتمى .

٣) **تربيع الدرجات الخام** : و يمكن اللجوء إلى هذه الطريقة فى حالة التواء البيانات التواء سالباً

مثال (٢-١) : قام باحث بتطبيق اختباراً على مجموعة من التلاميذ عددهم ٦٠ تلميذاً فى اختبار مادة القراءة ، و لكنه اكتشف أن معامل التواء هذه البيانات = ٤,١٤٩ و بالتالى فان التوزيع ملتوى التواء موجباً ؟ و البيانات كالتالى :

الترتيب	الترتيب	الترتيب	الترتيب	الترتيب	الترتيب	الترتيب	الترتيب	الترتيب	الترتيب	الترتيب	الترتيب
١	٧٦	١١	٢٦	٢١	٢٠	٣١	٢٧	٤١	٢١	٥١	١٩
٢	١٢	١٢	٢٧	٢٢	٢٤	٣٢	٢٠	٤٢	٢٠	٥٢	٢٠
٣	١٤	١٣	١٩	٢٣	٢٣	٣٣	١٩	٤٣	٢١	٥٣	٢٤
٤	١٦	١٤	٢٤	٢٤	٢٢	٣٤	٢٠	٤٤	٢٣	٥٤	١٩
٥	٢٥	١٥	٣٢	٢٥	٢٥	٣٥	٢٣	٤٥	٢٠	٥٥	٢٦
٦	١٥	١٦	١٦	٢٦	٢٠	٣٦	٩٠	٤٦	١٨	٥٦	٢٣
٧	٤٤	١٧	٢١	٢٧	٢١	٣٧	٢٠	٤٧	١٩	٥٧	٢١
٨	٢٠	١٨	١٣	٢٨	٢٥	٣٨	٢٤	٤٨	٢٠	٥٨	٢٥
٩	١٤	١٩	٢٣	٢٩	٢١	٣٩	٢١	٤٩	١٥	٥٩	١٤
١٠	١٥	٢٠	٢٥	٣٠	٢٣	٤٠	٢٨	٥٠	١٦	٦٠	٢٦

* لو تعنى لوغاريتم

كيف نحول البيانات السابقة غير الاعتدالية إلى بيانات اعتدالية ؟
لكي يتم تحويل البيانات من بيانات غير اعتدالية إلى بيانات اعتدالية لابد من إجراء
تحويل للبيانات و حيث أن هذه البيانات ملتوية التواءً موجباً فعلى ذلك يمكن استخدام
التحويل اللوغاريتمى و ذلك بأخذ اللوغاريتم العشرى للدرجات الخام :

الطريقة اليدوية :

الخطوة الأولى :

يتم أخذ اللوغاريتم العشرى للدرجات الخام الأصلية كالتالى:

الترتيب	الترتيب	الترتيب	الترتيب	الترتيب	الترتيب	الترتيب	الترتيب	الترتيب	الترتيب	الترتيب	الترتيب
١	١,٨٨	١١	١,٤١	٢١	١,٣٠	٣١	١,٤٣	٤١	١,٣٢	٥١	١,٢٨
٢	١,٠٨	١٢	١,٤٣	٢٢	١,٣٨	٣٢	١,٣٠	٤٢	١,٣٠	٥٢	١,٣٠
٣	١,١٥	١٣	١,٢٨	٢٣	١,٣٦	٣٣	١,٢٨	٤٣	١,٣٢	٥٣	١,٣٨
٤	١,٢٠	١٤	١,٣٨	٢٤	١,٣٤	٣٤	١,٣٠	٤٤	١,٣٦	٥٤	١,٢٨
٥	١,٤٠	١٥	١,٥١	٢٥	١,٤٠	٣٥	١,٣٦	٤٥	١,٣٠	٥٥	١,٤١
٦	١,١٨	١٦	١,٢٠	٢٦	١,٣٠	٣٦	١,٩٥	٤٦	١,٢٦	٥٦	١,٣٦
٧	١,٦٤	١٧	١,٣٢	٢٧	١,٣٢	٣٧	١,٣٠	٤٧	١,٢٨	٥٧	١,٣٢
٨	١,٣٠	١٨	١,١١	٢٨	١,٤٠	٣٨	١,٣٨	٤٨	١,٣٠	٥٨	١,٤٠
٩	١,١٥	١٩	١,٣٦	٢٩	١,٣٢	٣٩	١,٣٢	٤٩	١,١٨	٥٩	١,١٥
١٠	١,١٨	٢٠	١,٤٠	٣٠	١,٣٦	٤٠	١,٤٥	٥٠	١,٢٠	٦٠	١,٤١

الخطوة الثانية: حساب الدرجات المعيارية (د) للدرجات المحولة السابقة ، و مكعباتها

كالتالى:

الدرجة المحولة	الدرجة المعيارية للدرجة المحولة (د)	الدرجة المحولة	الدرجة المعيارية للدرجة المحولة (د)	الدرجة المحولة	الدرجة المعيارية للدرجة المحولة (د)	الدرجة المحولة	الدرجة المعيارية للدرجة المحولة (د)	الدرجة المحولة
١,٨٨	٢,٧٠	٥٠,٦٥	١,٣٠	٠,٢٥-	٠,٠٢-	١,٣٢	٠,١٠-	٠,٠٠
١,٠٨	١,٧٦-	٥٠,٤٥-	١,٣٨	٠,٢٩	٠,٠٢	١,٣٠	٠,٢٥-	٠,٠٢-
١,١٥	١,٣٠-	٢,٢٠-	١,٣٦	٠,١٧	٠,٠٠	١,٣٢	٠,١٠-	٠,٠٠
١,٢٠	٠,٩١-	٠,٧٥-	١,٣٤	٠,٠٣	٠,٠٠	١,٣٦	٠,١٧	٠,٠٠
١,٤٠	٠,٤١	٠,٧٠	١,٤٠	٠,٤١	٠,٠٧	١,٣٠	٠,٢٥-	٠,٠٢-
١,١٨	١,١٠-	١,٣٣-	١,٣٠	٠,٢٥-	٠,٠٢	١,٢٦	٠,٥٦-	٠,١٨-
١,٦٤	٢,٠٨	٩,٠٠	١,٣٢	٠,١٠-	٠,٠٠	١,٢٨	٠,٤٠-	٠,٠٦-
١,٣٠	٠,٢٥-	٠,٢٠-	١,٤٠	٠,٤١	٠,٠٧	١,٣٠	٠,٢٥-	٠,٠٢-
١,١٥	١,٣٠-	٢,٢٠-	١,٣٢	٠,١٠-	٠,٠٠	١,١٨	١,١٠-	١,٣٣-
١,١٨	١,١٠-	١,٣٣-	١,٣٦	٠,١٧	٠,٠٠	١,٢٠	٠,٩١-	٠,٧٥-
١,٤١	٠,٥٢	٠,١٥	١,٤٣	٠,٦٤	٠,٢٦	١,٢٨	٠,٤٠-	٠,٠٦-
١,٤٣	٠,٦٤	٠,٢٦	١,٣٠	٠,٢٥-	٠,٠٢-	١,٣٠	٠,٢٥-	٠,٠٢-
١,٢٨	٠,٤٠-	٠,٦٠-	١,٢٨	٠,٤٠-	٠,٠٦-	١,٣٨	٠,٢٩	٠,٠٢
١,٣٨	٠,٢٩	٠,٠٢	١,٣٠	٠,٢٥-	٠,٠٢-	١,٢٨	٠,٤٠-	٠,٠٦-
١,٥٦	١,١٤	١,٤٨	١,٣٦	٠,١٧	٠,٠٠	١,٤١	٠,٥٢	٠,١٥-
١,٢٠	٠,٩١-	٠,٧٥-	١,٩٥	٤,٢٠	٧٤,٠٩	١,٣٦	٠,١٧	٠,٠٠
١,٣٢	٠,١٠-	٠,٠٠	١,٣٠	٠,٢٥-	٠,٠٢-	١,٣٢	٠,١٠	٠,٠٠
١,١١	١,٥٢-	٣,٥١-	١,٣٨	٠,٢٩	٠,٠٢	١,٤٠	٠,٤١	٠,٠٧
١,٣٦	٠,١٧	٠,٠٠	١,٣٢	٠,١٠-	٠,٠٠	١,١٥	١,٣٠-	٢,٢٠-
١,٤٠	٠,٤١	٠,٠٧	١,٤٥	٠,٧٥	٠,٤٢	١,٤١	٠,٥٢	٠,١٥

مج د^٢ = ١١٤,٦٢

الخطوة الثالثة : التعرف على قيمة الالتواء من القانون :

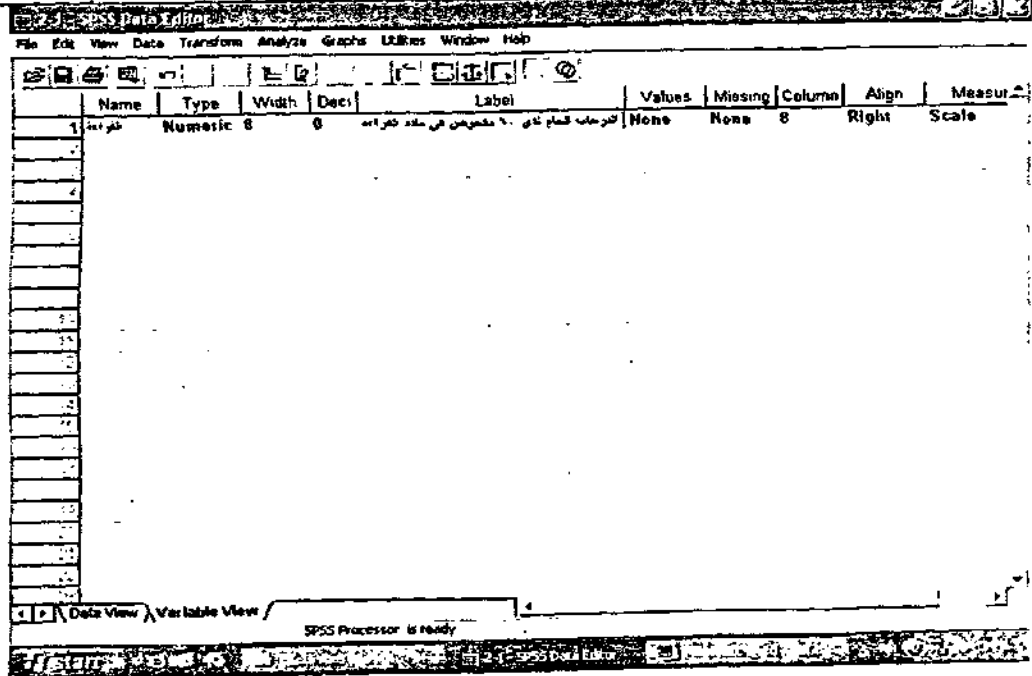
$$\text{الالتواء} = \frac{\text{مج د}^2}{(١-ن)(٢-ن)} = \frac{١١٤,٦٢ \times ٦٠}{٥٨ \times ٥٩} = ٢,٠١$$

و من ثم نجد أن قيمة الالتواء أصبحت ٢,٠١ أي ٢ تقريباً ، و بالتالي يقترب توزيع البيانات بعد تحويلها لوغاريتمياً عشرياً إلى التوزيع الطبيعي لدخول معامل الالتواء في المدى ± ٢ .

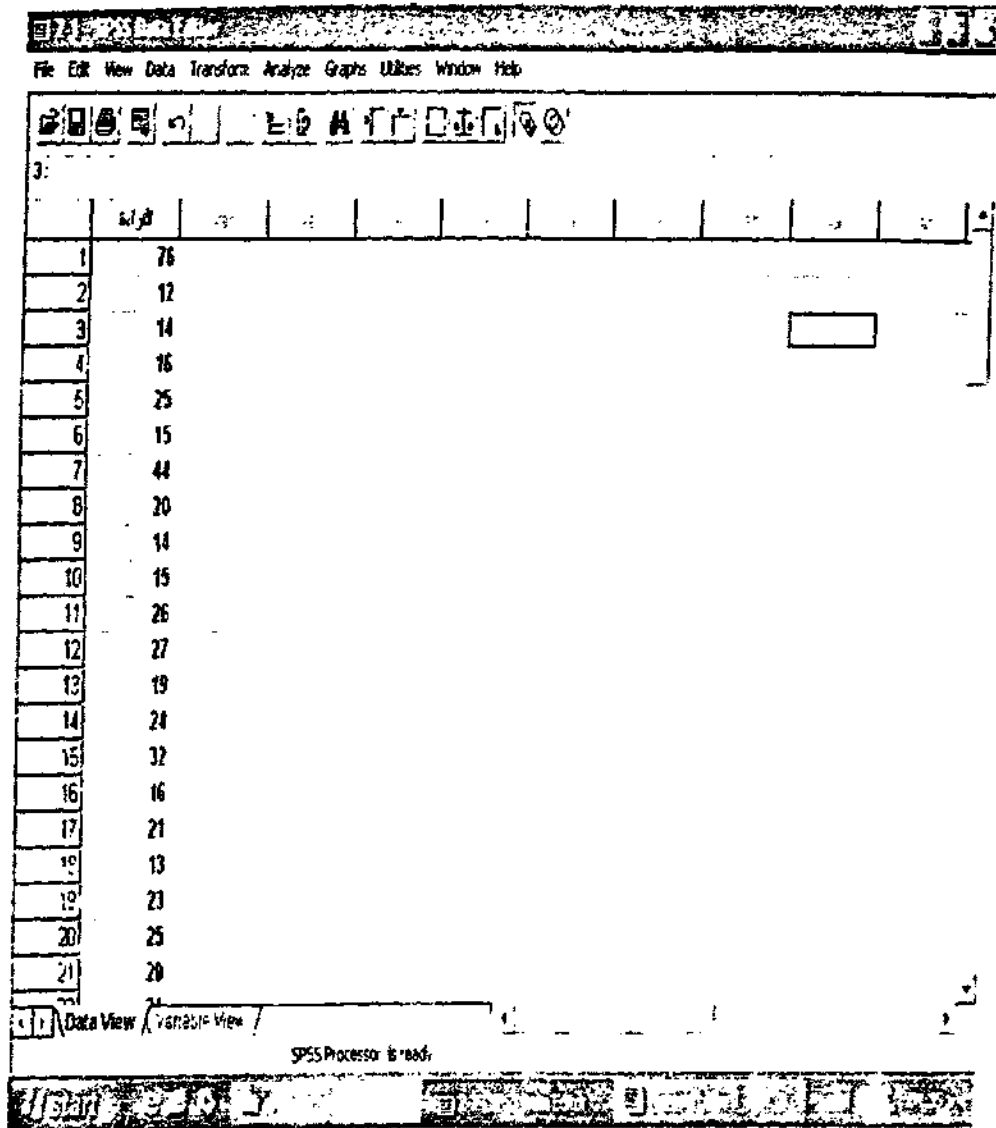
استخدام spss :

الخطوة الأولى : تحديد خصائص المتغير المطلوب "القراءة" ، و ذلك بفتح شاشة *Variable View* و تحديد هذه الخصائص و الموضحة أيضاً بالشاشة :

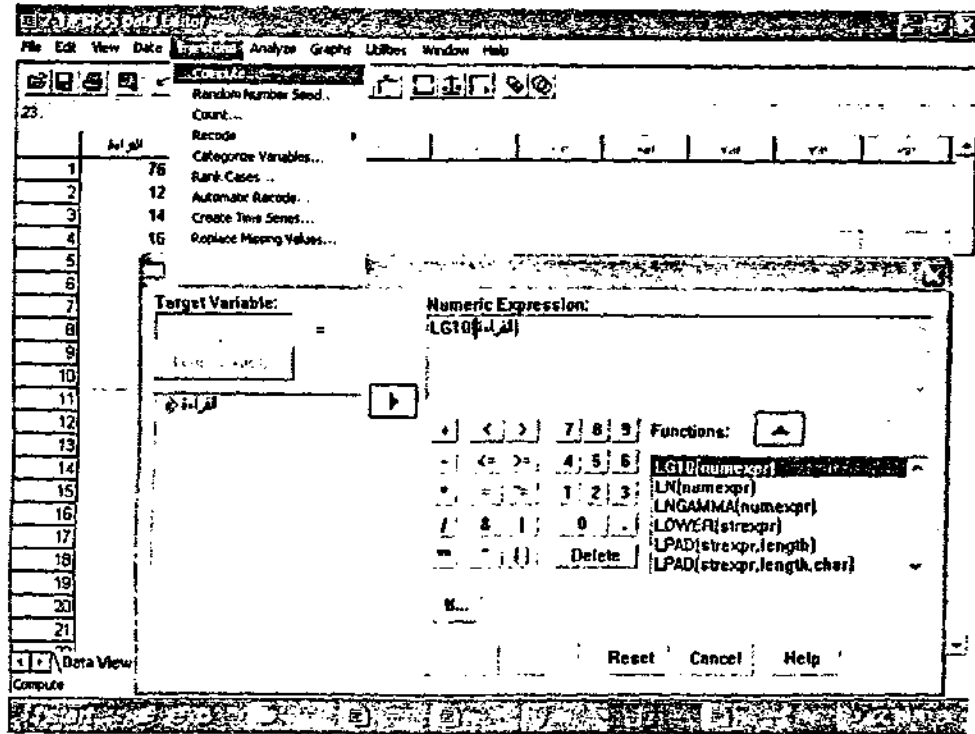
الاسم	النوع	حجم المتغير	الموضع العشرية	بطاقة المتغير	الأكواد	القيم المفقودة	عرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
القراءة	رقمي	٨	٠	الدرجات الخام لدى ٦٠ مفحوص في مادة القراءة	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	مترج



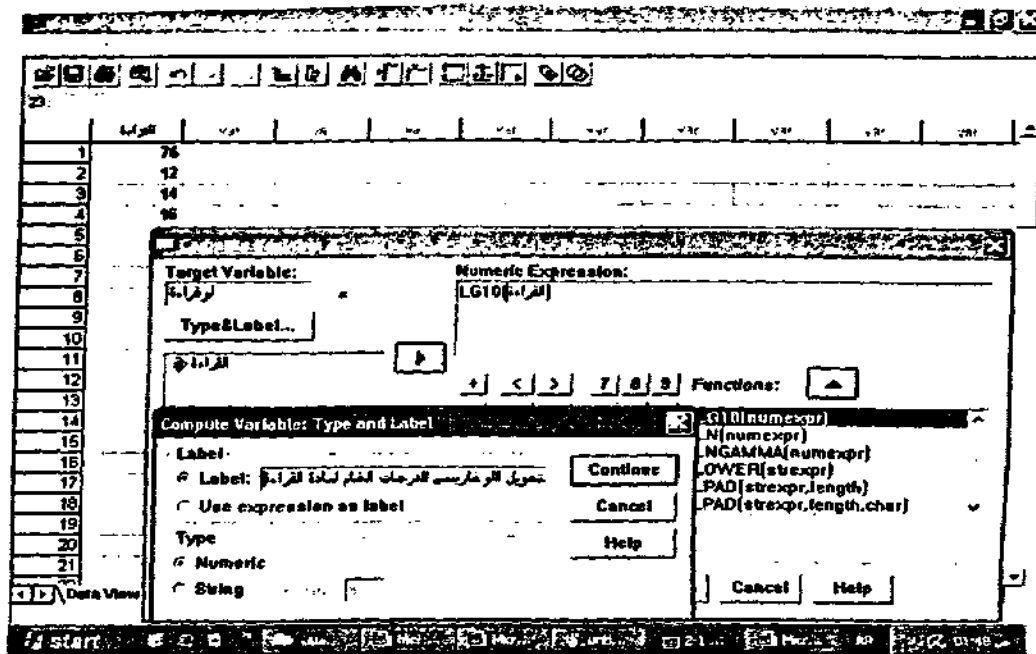
الخطوة الثانية : الانتقال إلى شاشة *Data View* ، ثم كتابة البيانات الإحصائية في العمود "القراءة" ، كما هو موضح بالشكل :



الخطوة الثالثة: من سطر الأوامر *Transform* نختار الأمر *Compute...* ، سيظهر مربع حوار كما بالشكل ، نختار دالة اللوغاريتم العشري *Log10(Numexpr)* الموجود بمربع الدوال المسمى *Functions* . ثم يتم الضغط على السهم الرأسى لإدخال الدالة فى المربع الأبيض المسمى *Numeric Expression* ، ستظهر الدالة بالشكل *Log10(?)* ، يتم إدخال المتغير المطلوب تحويله لوغاريتمياً بدلاً من علامة الاستفهام و ذلك بالضغط على السهم المتجه يميناً ، و المجاور لمربع المتغيرات الموجود على يسار مربع الحوار ، سيصبح شكل الدالة *Log10 (القراءة)* ، كما بالشكل المرفق:



الخطوة الرابعة تبقى تسمية المتغير الجديد (المحول) وتحديد خصائصه ، و يتم تنفيذ ذلك من خلال المستطيل الصغير الموجود في الركن الأيسر العلوي من مربع الحوار و المسمى *Target Variable* ، و الذي نكتب فيه اسم المتغير الجديد و ليكن (لو قراءة)، ثم يتم تحديد خصائص هذا المتغير الجديد من الذرار الموجود أسفل المستطيل و المسمى *Type&Label...* ، بالضغط على هذا الذرار سيظهر مربع الحوار المجاور و الذي من خلاله يمكننا تحديد بطاقة المتغير الجديد (يمكن تحرير بطاقة أو اختيار تعبير الدالة (القراءة) *Log10* كبطاقة) ، يتم تحرير بطاقة ، ثم يتم تحديد نوع المتغير رقمي أو نوعي نختار بالطبع رقمي ثم نضغط على الذرار *Continue* لإخفاء هذه المربع الحواري الفرعي و التعامل مع مربع الحوار الرئيسي كما بالشكل :



الخطوة الخامسة : يتم الضغط على الزرار Ok للحصول على المتغير الجديد و السمي لوقراءة

كما بالشكل :

SPSS Data Editor

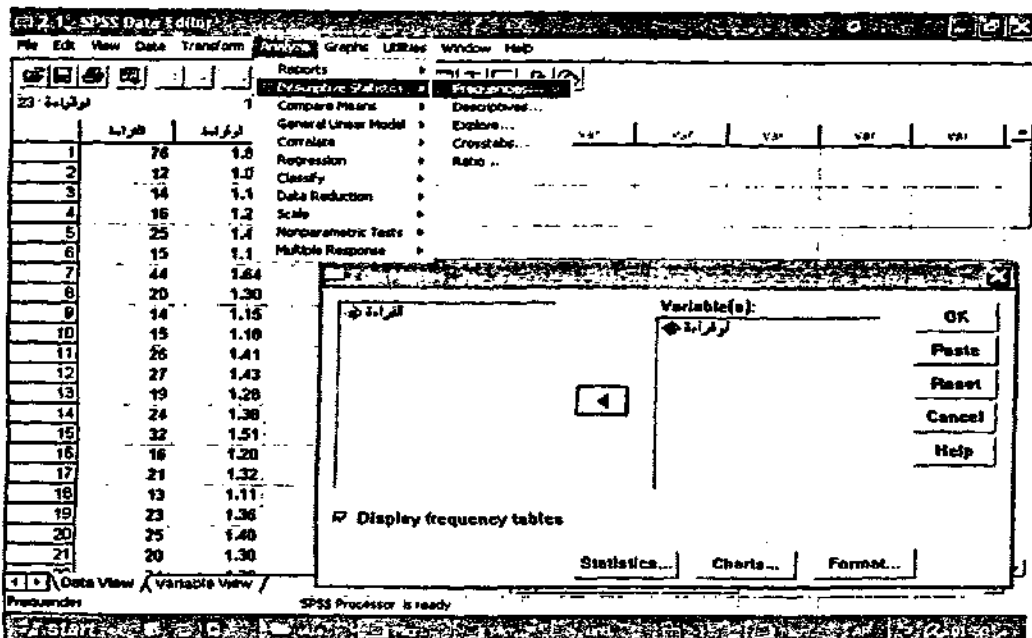
File Edit View Data Transform Analyze Graphs Utilities Window Help

23: لوقراءة 1.36172783601759

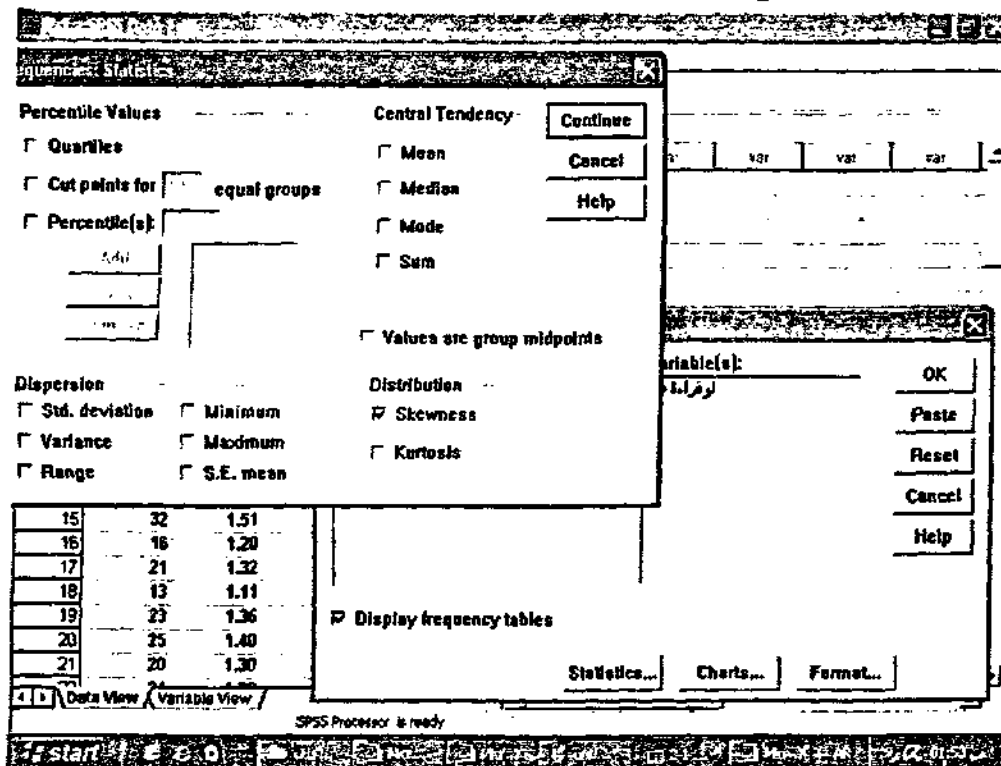
	لوقراءة	لوقراءة
1	76	1.88
2	12	1.08
3	14	1.15
4	16	1.20
5	25	1.40
6	15	1.18
7	44	1.64
8	20	1.30
9	14	1.15
10	15	1.18
11	26	1.41
12	27	1.43
13	19	1.28
14	24	1.38
15	32	1.51
16	16	1.20
17	21	1.32
18	13	1.11
19	23	1.36
20	25	1.40
21	20	1.30

SPSS Processor is ready

الخطوة السادسة : التعرف على اعتدالية هذه البيانات من خلال معامل الالتواء كالتالي: من سطر الأوامر Analyze نختار الأمر Descriptive Statistics ثم الأمر الفرعي Frequencies سيظهر مربع حوار ندرج متغير البيانات " لوقراءة " إلى المربع المجاور ثم نضغط على الاختيار Statistics... كما بالشكل :



الخطوة السابعة: بعد الضغط على الزر *Statistics* سيظهر مربع حوار، نتأكد من اختيار الإحصاءة *Skewness* بمعنى الالتواء و ذلك بالضغط بالماوس كما بالشكل :



الخطوة الثامنة : يتم الضغط على زر **Continue** لإخفاء مربع الحوار الفرعي و الإبقاء على مربع الحوار الأصلي ، و الذي نضغط من خلاله على الفرار **Ok** للتعرف على قيمة معامل الالتواء كما بشاشة النتائج الموضحة :

Statistics

التحويل الوارثي التكرارية التكرارية

N	Valid	60
	Missing	0
Skewness		2.013
Std. Error of Skewness		.309

التحويل الوارثي التكرارية التكرارية

	Frequency	Percent	Valid Percent	Cumulative Percent
Valid 1.08	1	1.7	1.7	1.7
1.11	1	1.7	1.7	3.3
1.15	3	5.0	5.0	8.3
1.18	3	5.0	5.0	13.3
1.20	3	5.0	5.0	18.3
1.26	1	1.7	1.7	20.0
1.28	5	8.3	8.3	28.3
1.30	10	16.7	16.7	45.0
...

SPSS Processor is ready

سنجد أن قيم معامل الالتواء = ٢,٠١٣ ، و هي قيمة تساوي ٢ تقريبا مما يدل على اقتراب البيانات من التوزيع الاعتدالي و بالتالي استطعنا عن طريق التحويل اللوغاريتمي تحويل البيانات من بيانات غير اعتدالية إلى بيانات اعتدالية .

سابعاً: الفروض *Hypotheses* :

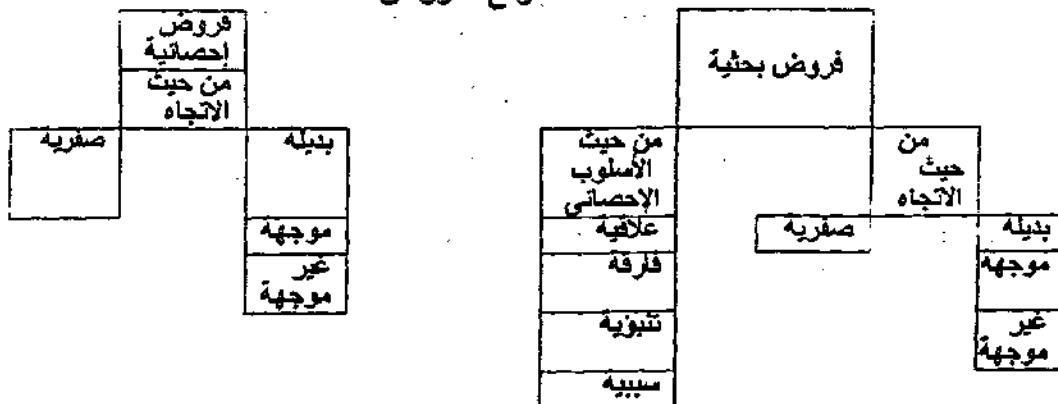
يعرف الفرض بأنه إجابة متوقعة لسؤال من الأسئلة إلى تراود ذهن الباحث أو المهتم ، و هذه الإجابة لا تكون نهائية و إنما خاضعة للدراسة و التحقق من مدى صحتها فإما أن تكون الإجابة صحيحة و إما أن تكون الإجابة خاطئة .

وتوقع الإجابة من جانب الباحث لا يتم من فراغ و إنما بناءً على خلفية نظرية متعلقة بهذا السؤال و نتائج دراسات سابقة حوله ، فمثلاً ربما يراود ذهن الباحث سؤال مضمونه: ما

طبيعة العلاقة بين حب الاستطلاع و القدرة الابتكارية لدى تلاميذ المرحلة الابتدائية؟ و بناءً على الخلفية النظرية و نتائج الدراسات السابقة المرتبطة بطبيعة العلاقة بين المتغيرين يصيغ الباحث إجابة متوقعة لهذا السؤال و هى تمثل إحدى فروض بحثه و تكون صياغة الفرض كالتالى: توجد علاقة ما بين حب الاستطلاع و الابتكارية ، أيضاً ربما يتساءل الباحث عن مدى إمكانية وجود فروق بين الذكور و الإناث فى الذكاء الوجدانى و هنا يكون الفرض: الذكور أعلى من الإناث فى الذكاء الوجدانى بصورة دالة إحصائية، أو يقدم إجابة أخرى بالقول : توجد فروق ذات دلالة إحصائية بين الذكور و الإناث فى الذكاء الوجدانى ، و هذه الإجابة التى يقدمها الباحث هى إجابة مؤقتة قد تكون صحيحة أو خاطئة ، و للتأكد من صحة هذه الإجابة نحتاج إلى بيانات تجريبية مأخوذة من عينة احتمالية تؤكد الإجابة أو تدحضها . و فى هذا الصدد يشير (Frank&Althoen,1994,327) بأن الفرض هو اقتراح لقضية معينة و بغض النظر أن هذا الاقتراح يأخذ شكل اعتقاد أو تخمين أو توقع أو استنتاج فإن هناك صفة واحدة ينبغى أن يؤسس عليها الفرض و هى أنه اقتراح مؤقت *Provisional* ، و بالتالى فإن قرار قبولنا هذا الاقتراح كإقتراح صحيح أو رفضنا إياه كإقتراح خاطئ لا بد أن يؤجل حتى نجمع دليل يؤكد قبوله أو رفضه .

و لكى يزداد فهمنا لطبيعة الفروض التى يصيغها الباحث نوضح أن الفروض تنقسم لأنواع موضحة فى الشكل التالى:

أنواع الفروض



يلاحظ من التخطيط السابق أن أنواع الفروض كالتالى:

١- **الفروض البحثية:** و هى الفروض التى يصيغها الباحث فى بحثه بناءً على خلفيته النظرية و نتائج الدراسات السابقة و يمكن تقسيم هذا النوع فى ضوء أساسين أولهما من حيث اتجاه الفرض إلى : فرض بديل و فرض صفرى و الفرض البديل قد يكون موجه أو غير موجه ، أما الأساس الثانى فمن حيث الأسلوب الإحصائى المستخدم لمعالجة الفرض الذى تمت صياغته ، و تنقسم الفروض فى ضوء هذا الأساس إلى أنواع عديدة فى الواقع نذكر منها أربعة أنواع هى : فروض علاقية-فروض فارقة-فروض تنبؤية -فروض سببية ، و بذلك يمكن تحديد ١٢ نوع من الفروض البحثية يمكن توضيحها كالتالى :

أ- الفروض العلاقية:

١) **الفرض البديل العلاقى غير الموجه** . الفرض البديل العلاقى هو فرض بديل يقر بوجود علاقة ، و تعنى كلمة بديل انه بديل للنوع الآخر من الفروض (الفرض الصفرى) فإذا أثبتنا صحة الفرض البديل نقبله و نرفض الفرض الصفرى و إذا أثبتنا عدم صحة الفرض البديل نرفضه و نقبل الفرض الصفرى، و الفرض البديل العلاقى غير الموجه هو الذى يصاغ صياغة غير موجهة.

مثال: توجد علاقة دالة إحصائياً بين الاتجاه نحو الدراسة و البيئة المدرسية .

إذا تأملنا هذا الفرض نجد انه يقر بوجود علاقة و بالتالى فهو فرض بديل علاقى و لكن لم يحدد هل هذه العلاقة ايجابية أم سلبية لذلك فهو فرض بديل علاقى غير موجه .

٢) **الفرض البديل العلاقى الموجه** : هو الفرض البديل الذى يقر بوجود علاقة سواء كانت هذه العلاقة ايجابية أو سلبية.

مثال: توجد علاقة ايجابية بين وجهة الضبط و التحصيل الدراسى.

إذا تأملنا هذا الفرض نجد انه يقر بوجود علاقة و بالتالى فهو فرض بديل علاقى كما أنه حدد اتجاه هذه العلاقة بأنها ايجابية و بالتالى فهو فرض بديل علاقى موجه .

٣) **الفرض الصفرى العلاقى:** الفرض الصفرى العلاقى يشير إلى عدم وجود علاقة بين

المتغيرين

مثال: لا توجد علاقة دالة بين الاتجاه نحو الكمبيوتر و الذكاء الوجداني.

إذا تأملنا هذا الفرض نجد أنه يشير إلى عدم وجود علاقة بين المتغيرين.

الأسلوب الإحصائي المناسب للتحقق من صحة الفروض العلاقية: معاملات الارتباط

ب- الفروض الفارقة:

٤) **الفرض البديل الفارق غير الموجه:** هو فرض يقر بوجود فروق بين مجموعتين أو

أكثر في الظاهرة الخاضعة للدراسة و لذلك سمي فرض بديل فارق، و لكن لم يحدد

اتجاه الفروق لصالح أى مجموعة لذلك سمي فرض بديل فارق غير موجه .

مثال: توجد فروق ذات دلالة إحصائية بين متوسطى درجات الذكور و الإناث فى

الذكاء الوجداني .

إذا تأملنا هذا الفرض نجد انه يقر بوجود فروق و بالتالى فهو فرض بديل فارق و لكن

لم يحدد اتجاه هذه الفروق هل لصالح الذكور ام الإناث لذلك فهو فرض بديل فارق

غير موجه .

٥) **الفرض البديل الفارق الموجه:** هو فرض يقر بوجود فروق بين المجموعات فى

الظاهرة الخاضعة للدراسة و لذلك سمي فرض بديل فارق، كما أنه يحدد اتجاه الفروق

لصالح أى مجموعة، لذلك فهو فرض بديل فارق موجه .

مثال: توجد فروق ذات دلالة إحصائية بين متوسطى معلمى المرحلة الابتدائية و معلمى

المرحلة الثانوية فى الشعور بالكفاءة الذاتية لصالح معلمى المرحلة الثانوية.

إذا تأملنا هذا الفرض نجد انه يقر بوجود فروق و بالتالى فهو فرض بديل فارق و أيضاً

حدد اتجاه هذه الفروق بأنها لصالح معلمى المرحلة الثانوية لذلك يسمى فرض بديل

فارق موجه .

٦) **الفرض الصفري الفارق:** و هو الفرض الذى يشير إلى عدم وجود فروق بين متوسطى

المجموعتين أو متوسطات المجموعات فى الظاهرة موضوع الدراسة .

مثال: لا توجد فروق ذات دلالة إحصائية بين متوسطى درجات الذكور و الإناث فى
الوعى البيئى .

الأسلوب الإحصائى المناسب للتحقق من صحة الفروض الفارقة : أساليب إحصائية منها
اختبارات أو اختبار ف أو النسبة الحرجة أو اختبار مان وتنى أو اختبار فريدمان و
غيرها من الاختبارات .

جـ- الفروض التنبؤية :

٧) **الفرض البديل التنبؤى غير الموجه** : هو فرض يقر بوجود متغيرات مستقلة تنبئ
بالتغير التابع و لذلك سميت فروض تنبؤية، و لكن لم يحدد اتجاه التنبؤ هل هو سلبى
أم إيجابى و لذلك سميت فروض بديلة تنبؤية غير موجهة.

مثال: يمكن التنبؤ من المتغيرات المستقلة (الدافعية-حب الاستطلاع-مفهوم الذات-
القلق) بالتغير التابع (التحصيل الدراسى) لدى طلاب كلية التربية بقنا .

إذا تأملنا هذا الفرض نجد انه يقر بوجود متغيرات مستقلة تنبئ بالتغير التابع لذلك
فهو فرض بديل تنبؤى و لكن لم يحدد اتجاه التنبؤ لكل متغير مستقل هل سلبى أم
إيجابى لذلك فهو فرض بديل تنبؤى غير موجه .

٨) **الفرض البديل التنبؤى الموجه**: هو فرض يقر بوجود متغيرات مستقلة تنبئ
بالتغير التابع و لذلك سميت فروض تنبؤية، و يحدد أيضاً اتجاه التنبؤ للمتغيرات
المستقلة.

مثال: يمكن التنبؤ من المتغيرات المستقلة (الدافعية(منبئ موجب)-حب
الاستطلاع(منبئ موجب)-مفهوم الذات(منبئ موجب) -القلق(منبئ سالب) بالتغير
التابع (التحصيل الدراسى) لدى طلاب كلية التربية بقنا .

إذا تأملنا هذا الفرض نجد انه يقر بوجود متغيرات مستقلة تنبئ بالتغير التابع لذلك
فهو فرض بديل تنبؤى كما أنه يحدد اتجاه التنبؤ للمتغيرات المستقلة فمنها ما هو
إيجابى و منها ما هو سلبى لذلك فهو فرض بديل تنبؤى موجه.

٩) **الفرض التنبؤى الصفري**: يشير هذا الفرض إلى عدم وجود علاقة تنبؤية بين المتغيرات المستقلة و المتغير التابع.

مثال: لا يمكن التنبؤ من المتغيرات المستقلة: أسلوب التفكير-القدرة التذكيرية - الدافعية بالذكاء الوجداني لدى طلاب المرحلة الإعدادية.
إذا تأملنا هذا الفرض نجد انه يشير بوجود متغيرات مستقلة لا تنبئ بالمتغير التابع لذلك فهو فرض تنبؤى صفري .

الأسلوب الإحصائي المناسب للتحقق من صحة الفروض التنبؤية : تحليل الانحدار البسيط و المتعدد .

د- الفروض السببية:

١٠) **الفرض البديل السببي غير الموجه** : هو فرض يقر بوجود متغيرات مستقلة تسهم في التأثير السببي على المتغير التابع ، لذلك يسمى بفرض بديل سببي و لكن لم يحدد اتجاه التأثير هل هو موجب أم سالب، لذلك يسمى بفرض بديل سببي غير موجه.

مثال : يمكن التوصل إلى نموذج سببي يفسر العلاقة بين المتغيرات المستقلة(المعاملة الوالدية-الذكاء-الضغوط النفسية -الاتجاه نحو الدراسة،) و المتغير التابع (مستوى الطموح) لدى تلاميذ المرحلة الابتدائية .

إذا تأملنا هذا الفرض نجد انه يقر بوجود متغيرات مستقلة تسهم بالتأثير السببي على المتغير التابع لذلك فهو فرض بديل سببي و لكن لم يحدد اتجاه السببية للمتغيرات المستقلة هل تأثيرات سلبية أم ايجابية لذلك فهو فرض بديل سببي غير موجه .

١١) **الفرض البديل السببي الموجه** : هو فرض يقر بوجود متغيرات مستقلة تسهم في التأثير السببي على المتغير التابع ، وأيضاً يحدد اتجاه التأثير للمتغيرات المستقلة سواء كانت سلبية أم ايجابية

مثال : يمكن التوصل إلى نموذج سببي يفسر العلاقة بين المتغيرات المستقلة (العاملات الوالدية) (تأثير موجب) - الذكاء (تأثير موجب) - الضغوط النفسية (تأثير سالب) - الاتجاه نحو الدراسة (تأثير موجب) و المتغير التابع (مستوى الطموح) لدى تلاميذ المرحلة الابتدائية .

إذا تأملنا هذا الفرض نجد انه يقر بوجود متغيرات مستقلة تسهم بالتأثير السببي على المتغير التابع لذلك فهو فرض بديل سببي و أيضاً يحدد اتجاه التأثيرات السببية للمتغيرات المستقلة فمنها ما هو سلبى و منها ما هو إيجابى لذلك فهو فرض بديل سببي موجه .

١٢) **الفرض السببى الصفرى** : يشير إلى عدم وجود علاقة سببية بين المتغيرات المستقلة و المتغير التابع.

مثال: لا يمكن التوصل إلى نموذج سببي يفسر العلاقة بين المتغيرات المستقلة (القلق - التصلب - الذكاء العام) و المتغير التابع (العنف المدرسى) لدى طلاب المرحلة الثانوية .
إذا تأملنا هذا الفرض نجد انه يشير إلى عدم إمكانية التوصل إلى نموذج سببي يفسر العلاقة بين المتغيرات المستقلة و المتغير التابع و بالتالى فهو فرض سببى صفرى.
الأسلوب الإحصائى المناسب للتحقق من صحة الفروض السببية : تحليل المسار .

٢- **الفروض الإحصائية**: ربما يتساءل سائل ما الفرق بين الفروض البحثية و الفروض الإحصائية ؟ إن الفروض البحثية هى الفروض التى يصيغها الباحث بنفسه فى ضوء إطلاعه على الخلفية النظرية و نتائج الدراسات السابقة كما أوضحنا ، و بناءً على إطلاعه يحدد اتجاه الفرض هل فرض بديل موجه أم فرض بديل غير موجه أم فرض صفرى ، أما الفروض الإحصائية فتهدف إلى تفسير نتيجة معالجة الأسلوب الإحصائى للفرض البحثى ، و الذى بناءً عليه نقبل الفرض البحثى أو نرفضه ، و بالتالى فالذى يجعلنا نقبل أو نرفض الفرض البحثى ليس الأسلوب الإحصائى فقط و لكن الفرض الإحصائى المرتبط به ، فمثلاً إذا صغنا فرضاً بحثياً مضمونه : توجد فروق ذات

دلالة إحصائية بين متوسطى درجات المجموعة التى تم تدريسها باستخدام التمييز الفورى و المجموعة التى تم تدريسها بالطريقة التقليدية فى التحصيل الدراسى .
و إذا أردنا التحقق من صحة هذا الفرض من عدمه فإننا نستخدم الأسلوب الإحصائى اختبار ت أو اختبار ف أو النسبة الحرجة أو أى اختبار فارق آخر ، فإذا استخدمنا مثلاً الأسلوب الإحصائى اختبار (ت) لمعالجة هذا الفرض إحصائياً و توصلنا مثلاً إلى أن $t = 5.6$ ، فهل تعنى هذه القيمة بوجود فروق بين متوسطى درجات المجموعتين فى التحصيل و بالتالى أقبل الفرض البحثى ، أم تعنى عدم وجود فروق و بالتالى أرفض الفرض البحثى ، ماذا لو كانت $t = 3$ أو $t = 14.2$ هل أقبل أم أرفض الفرض البحثى الذى صغته ، بالطبع حتى هذه اللحظة لم أستطع أن أتخذ قراراً بقبول الفرض البحثى من عدمه ، و بالتالى فإن الأسلوب الإحصائى وحده بما يمهده لى من قيمة محسوبة لا يكفى وحده لاتخاذ قرار بقبول أو رفض الفرض البحثى الذى تمت صياغته ، لأننا نحتاج إلى الحد الفاصل (الذى على أساسه أقول أن نتيجة المقياس الإحصائى أثبتت وجود فروق دالة إحصائياً بين المجموعتين من عدمه) ، هذا الحد الفاصل يطلق عليه القيمة الحرجة *Critical Value* ، و يمكن معرفة بعض الأمور المتعلقة بالقيمة الحرجة من خلال الأسئلة التالية :

١-٢ : ما هى القيمة الحرجة و ما علاقتها بالفروض الإحصائية :

القيمة الحرجة هى القيمة التى تفصل بين قبول الفرض الصفرى و رفض الفرض الصفرى ، فإذا نقصت قيمة المقياس الإحصائى ($t = 5.6$ مثلاً) عن هذه القيمة الحرجة (التي يتم استخراجها من جداول إحصائية) نقبل الفرض الصفرى (و بالتالى نرفض الفرض البديل) ، أما إذا ساوت قيمة المقياس الإحصائى القيمة الحرجة أو تعدتها فإننا نرفض الفرض الصفرى (و بالتالى نقبل الفرض البديل) و الفروض فى هذا تسمى فروض إحصائية لأنها مكملة للأسلوب الإحصائى الذى تم استخدامه فى التحقق من صحة الفرض البحثى .

ملاحظة

في بعض الاختبارات الاحصائية (منها اختبار مان وتني) و تحت ظروف معينة تكون مقارنة القيمة المحسوبة بالقيمة الحرجة بالعكس بحيث اذا زادت قيمة الاختبار الاحصائي على القيمة الحرجة نقبل الفرض الصفري (و بالتالي نرفض الفرض البديل) ، أما إذا قلت قيمة المقياس الإحصائي عن القيمة الحرجة أو تساوتها فاننا نرفض الفرض الصفري (و بالتالي نقبل الفرض البديل)

٢-٢ ما دور القيمة الحرجة في اختبار صحة الفروض البحثية :

في الواقع بدون القيمة الحرجة لا يمكن أن نعرف ما إذا كان الفرض البحثي الذي تمت صياغته صحيح أم غير صحيح ففي المثال السابق و الخاص بالفرض البحثي : " : توجد فروق ذات دلالة إحصائية بين متوسطي درجات المجموعة التي تم تدريبها باستخدام التعزيز الفوري و المجموعة التي تم تدريبها بالطريقة التقليدية " في التحصيل الدراسي . فإذا توصلنا إلى أن قيمة $t = 5.6$ هذا الرقم لا يعطيني أي مؤشر بقبول أو رفض الفرض البحثي الذي بين أيدينا و هنا يأتي دور القيمة الحرجة . فإذا افترضنا مثلاً . القيمة الحرجة $= 2.84$. بذلك تكون الرؤية واضحة تماماً حيث أنني سأقارن بين القيمتين و سنجد أن $(2.84 < 5.6)$ و بالتالي سأرفض الفرض الصفري و أقبّل الفرض البديل و حيث أن الفرض الذي نمت صياغته هو فرض بديل لذلك سيتم قبوله و من ثم يصل الباحث إلى قرار مفاده أن الفرض الذي تم تبنيه هو فرض صحيح . و هذا القرار كان من غير الممكن أن نصل إليه إلا باستخدام القيمة الحرجة.

٢ ٢ هل تختلف القيمة الحرجة باستخدام المقياس الإحصائي المستخدم ؟

نعم فكل مقياس إحصائي له قيمه الحرجة الخاصة به فإذا كان الفرض علاقي و استخدمنا معامل الارتباط لمعالجة هذا الفرض فنسجد قيم حرجة خاصة بمعامل الارتباط . و إذا كان الفرض فارق و استخدمنا اختبار ف مثلاً فنسجد قيم حرجة خاصة باختبار ف و هكذا .

٢-٤ هل هي قيمة حرجة واحدة أم قيم حرجة متعددة لكل مقياس إحصائي؟

كل مقياس إحصائي له منحني توزيع خاص به و بناءً على هذا المنحني يتم إعداد قيم حرجة عديدة تفصل بين قبول الفرض الصفري و رفضه .

و اختيار كل قيمة حرجة يعتمد على ثلاثة عوامل مهمين مجتمعين أو منفردين :

أ- درجات الحرية: حيث تختلف القيمة الحرجة في التوزيع باختلاف درجات الحرية ، فالقيمة الحرجة المقابلة لدرجة حرية (١٥) مثلاً تختلف عن القيمة الحرجة المقابلة لدرجة حرية (١٩) مثلاً ، و لذلك عندما تطلع على الجداول الإحصائية (باستثناء الجدول المستند على منحني التوزيع الطبيعي المعياري) نجد أن أساس البحث في هذه الجداول هو درجات الحرية و المقصود بدرجات الحرية هو الحرية في اختلاف البيانات المستمدة من العينة بحيث تحقق شرط الإحصاءة و الذي يسمى في هذه الحالة قيد *Restriction* ، و قبل ذكر الأمثلة على ذلك يمكن أن نوضح أن درجات الحرية هي مقدار ما تكسبه من حرية في اختيارك لأي قيم لكى تعبر به عن بيانات العينة و لكن حريتك في الاختيار ليست مطلقة بل هي مقيدة بشرط (قيد) الإحصاءة (و قد يكون للإحصاءة أكثر من قيد) ، و لنضرب مثالين على ذلك كالتالي:

المثال الأول : لنفرض أننا أردنا حساب المتوسط* لدرجات ١٠ تلاميذ بالصف الرابع الابتدائي في اختبار الحساب و كانت درجاتهم كالتالي:

١٢-٢-٥-٤-٨-١١-١٠-١٦-٥-٧

لو حسبنا إحصاءة المتوسط سنجد أنها تساوي ٨ ، و هنا يظهر دور درجات الحرية من خلال السؤال التالي:

ما مقدار حريتنا في اختيار أى أرقام لأفراد هذه العينة البالغ قوامها ١٠ بحيث يحقق لنا شرط أن متوسط الدرجات لا بد أن يكون ١٠ ، و الجواب كالتالي:

لأن عدد الأفراد ١٠ = فإننا أحرار في اختيار أية ٩ قيم و لكن القيمة العاشرة لسنا لنا حرية في اختيارها و لنجرب ذلك :

* يوجد فصل خاص بالإحصاء الوصفي يتم فيه معرفة كيفية حساب المقاييس الإحصائية المختلفة و التي منها المتوسط الحسابي .

نختار القيمة الأولى أى قيمة و ليكن ١:

القيمة الثانية أية قيمة و ليكن ٣:

القيمة الثالثة أية قيمة و ليكن ٤

و القيم الست التالية أية قيم و ليكون: ١٥ ، ٧ ، ٩ ، ١٩ ، ٦ ، ١٤

حتى هذه اللحظة نملك حرية فى اختيار قدرها (٩) و هى عدد القيم السابقة التى اخترناها و لكن لماذا لم أكن حراً فى اختيار القيمة العاشرة ، إن القيمة العاشرة سأختارها بشكل إجبارى لأنها تمثل القيد الذى وضع على لحساب هذه الإحصاءة و هى أن يكون متوسط القيم = ٨ ، و على ذلك لا بد أن أختار القيمة العاشرة قيمة بعينها و هى (٢) ، و بالتالى فإن موضوع درجات الحرية يعتبر من أساسيات الإحصاء الاستدلالي لان الحرية التى سأمثلها فى اختيار أى بيانات ستجعلنى أعمم نتيجتى على أى عينة لأننى حر فى اختيار البيانات التى تحقق شرط الإحصاءة، و ليأخذ الموضوع شكل العمومية فإن أى مقياس إحصائى يعتمد على متوسط وحيد (مثل اختبار ت للمتوسط مثلاً) فإن درجات الحرية تساوى ن-١ حيث ن عدد أفراد العينة ، و إذا كان المقياس يعتمد على متوسطين (مثل اختبار ت للفرق بين متوسطين الحالة الأولى مثلاً فإن درجات الحرية تساوى ن_١ + ن_٢ - ٢ حيث ن_١ عدد أفراد العينة التى متوسط بيانات أفرادها م_١ ، و ن_٢ عدد أفراد العينة التى متوسط بيانات أفرادها م_٢ ، و هكذا تختلف درجات الحرية باختلاف كل مقياس إحصائى ، و لننظر للمثال التالى .

المثال الثانى : لنفرض أننا أردنا حساب إحصاءة كائى التى تستخدم للتعرف على دلالة الفروق بين التكرارات للاستجابة على سؤال معين بنعم أو لا و ليكن (هل ترغب العمل فى مهنة التدريس؟) على ٧٠ طالب منهم ٣٣ من المتخصصين علمياً و ٣٧ من المتخصصين أدبياً و كانت تكرارات إجابتهم على السؤال هى (٢٦ نعم) (١٤ علمى ١٢، أدبى) ، (٤٤ لا) (١٩ علمى ٢٥، أدبى) ،

و لكي نحسب كلاً نعد جدول (٢×٢) أى (صفيين × عمودين)

المجموع	أدبي	علمي	التخصص الاستجابة
٢٦	١٢	١٤	نعم
٤٤	٢٥	١٩	لا
٧٠	٣٧	٣٣	المجموع

ملاحظة

الصف أو العمود في جدول الاقتران هو ما يحتوى على خلايا التكرار فقط أما أى خلايا غير ذلك فلا تكون أية صفوف أو أعمدة وإنما موضوعة بغرض التوضيح ، فمثلاً آخر صف المسمى المجموع و الذى فيه ثلاثة أرقام متجاوزة هي ٣٣ ، ٣٧ ، ٧٠ هذا لا يعد صفاً وإنما تم إعداده بغرض توضيح مجموع التكرارات الفرعية . و على هذا الأساس يمكن القول أن الجدول السابق يتكون من صفيين و عمودين فقط . و هناك جداول تتكون من صف واحد فقط أو عمود واحد فقط أو أكثر من صف و أكثر من عمود ، و جدير بالذكر أن القدرة على معرفة عدد الصفوف و الأعمدة فى كل جدول اقتران له دور كبير فى معرفة درجات الحرية كما سيتضح بعد قليل .

و هنا يظهر دور درجات الحرية من خلال السؤال التالى :

ما مقدار حريتنا فى اختيار أى أرقام للخانات الأربعة المظلة و الإجابة كالتالى :

إننا نملك مقداراً من الحرية هنا قدره ١ لماذا؟ لأننا أحرار فى اختيار أى قيمة لخلية واحدة فقط أما الخلايا الثلاث الباقية فهي محددة بشكل حتمى معتمدة على قيمة الخلية التى اخترناها . و لنجرب ذلك ، ضع فى خلية (علمي-نعم) أى رقم (بحيث يكون أقل من ٣٣ بالطبع) و ليكن ١٠ ، هنا ستصبح مقيد فى اختيار القيم فى الثلاث خلايا المتبقية (حاول أن تجرب ذلك) ، فهناك ثلاثة قيود هي : القيد الأول: مجموع قيم الخلايا فى الصف الأول لابد أن يكون (٢٦) ، القيد الثانى: مجموع قيم الخلايا فى العمود الأول لابد أن يكون ٣٣ ، القيد الثالث: مجموع قيم الخلايا فى الصف الثانى أو

العمود الثانى (أى منهما و ليس كليهما) لا بد أن يكون ٤٤ أو ٣٧ على الترتيب ، و
بذلك تكون درجات الحرية = عدد الخلايا - عدد القيود = ٤ - ٣ = ١ .

التخصص الاستجابة	علمى	أدبى	المجموع
نعم	١٠	٢٦
لا	٤٤
المجموع	٣٣	٣٧	٧٠

ملاحظة

إن عدد القيود فى حالة جدول الاقتران (٢ × ٢) دائما يساوى ٣ ، و لكن مضمون هذه
القيود يختلف من جدول لآخر على حسب الخلية التى نختار فيها التكرار فمثلاً إذا
اخترنا الخلية رقم ٢ فى الصف (أو العمود الثانى) ليكون فيها التكرار يكون القيد
الأول: مجموع قيم الخلايا فى الصف الثانى = ٤٤ ، مجموع قيم الخلايا فى العمود
الثانى = ٣٧ ، مجموع قيم الخلايا فى الصف الأول (أو العمود الأول أى منهما و ليس
كليهما) = ٢٦ أو ٣٣ على الترتيب ، و على هذا الأساس يمكن فهم القيود فى جداول
الاقتران الأخرى الأقل و الأعلى فى عدد الصفوف و الأعمدة ، و بصفة عامة أى جدول
اقتران (٢ × ٢) يكون درجات الحرية الخاصة به = ١ .

و لكن ماذا لو كان عدد الخانات ٦ أو ٩ أو ١٢ ، ما هى درجات الحرية لإحصاءة كا^٢ ؟
إليك بيانات مثال مختصرة فى الجدول التالى :

المهنة تقدير البكالوريوس	طبيب	معلم	مهندس	المجموع
ممتاز	٣٥	١١	٢٩	٧٥
جيد جداً	١٧	٢٥	٧	٤٩
جيد	١٠	١٦	٣٦	٦٢
المجموع	٦٢	٥٢	٧٢	١٨٦

ما هي درجات الحرية في هذا المثال ، إذا تأملت في هذا الجدول ستجد أن هناك ٥ قيود لإحصاء كا^٢ كالتالى:

القيود الأول : لابد أن يكون مجموع قيم الصف الأول=٧٥ .

القيود الثانى : مجموع قيم الصف الثانى=٤٩ .

القيود الثالث : مجموع قيم العمود الأول=٦٢ .

القيود الرابع : مجموع قيم العمود الثانى=٥٢ .

القيود الخامس:مجموع قيم الصف الثالث أو قيم العمود الثالث (أى منهما و ليس كليهما) لا بد أن يكون ٦٢ أو ٧٢ على الترتيب .

و بذلك تكون درجات الحرية = عدد الخانات-عدد القيود=٩-٥=٤ ، و بالتالى نجد أن درجات الحرية =٤ و معنى ذلك أننا نملك الحرية فى اختيار أربعة قيم (أية أربعة من القيم) من قيم الخلايا التسعة أم الخمس الباقون فتحديدهم حتمى ، و هذا يساعدنا فى تعميم نتائجنا على عينات مشابهة لأننا نملك الحرية فى الاختلاف .

و هناك قاعدة عامة لتحديد عدد درجات الحرية فى إحصاء كا^٢ بون أن نحتاج إلى معرفة عدد القيود و عدد الخانات و هي:

درجات الحرية فى إحصاء كا^٢ = (عدد الصفوف-١)×(عدد الأعمدة-١) (٢-٨)

تدريب

فكر فى سبب كون درجات الحرية:

لمعامل الارتباط=عدد أفراد العينة - ٢ .

ب-مستوى الدلالة^{*} : هي عبارة عن قيمة احتمالية (أى قيمة يبدأ من الصفر و حتى الواحد الصحيح ، و فى الغالب يكون كسر) و هو أيضاً يقابل نسبة مئوية و هو يعكس

^{*} يسمى أحيانا مستوى الثقة أو حدود الثقة .

درجة الشك في صحة النتيجة المتحصل عليها ، فمثلاً لو كان المستوى (٠,١) أى ١٠ ٪ يعنى ذلك أننى لو كررت التجربة ١٠٠ مرة سأحصل على ٩٠ مرة نتيجة صحيحة و موثوق فيها و سيصل شكى فى صحة النتيجة ١٠ مرات و هذه القيمة الاحتمالية يتم اختيارها من جانب الباحث ، والاختيار لن يكون اعتباطاً فاختيار أى قيمة احتمالية له ثمنه . فإذا اخترنا مستوى أقل من الشك (٠,٠١) مثلاً (و بالتالى زدنا من درجة الثقة فى صحة النتيجة) نكون بذلك زدنا(القيمة الحرجة) التى من المفروض أن يصل إليها أو يتعداها قيمة المقياس الاحصائى المستخدم فى معالجة النتائج (و العكس صحيح) . لذلك فهى معادلة صعبة ، ففى البحوث النفسية و التربوية فان أشهر مستويين للدلالة هما (٠,٠١) ، (٠,٠٥) ، و بالتالى فلن يتم قبول أى مستوى من الدلالة أقل من (٠,٠٥) و هنا نعنى بكلمة أقل هى درجة الثقة و ليس درجة الشك) ، فمستوى الدلالة (٠,١) غير مقبول على الإطلاق ، أما مستوى الدلالة (٠,٠٠١) و الذى يقابل نسبة من الثقة قدرها ٩٩,٩ ٪ فالوصول إليه صعب جداً فى البحوث النفسية و التربوية . و لكن أى مستوى دلالة أختار ٠,٠٥ أم ٠,٠١ ؟ ، فى الواقع ان اختيار أى من هذين المستويين له عواقبه كما سبق و أوضحنا لأن اختيار المستوى مرتبط بالقيمة الحرجة ، فإذا اخترنا مستوى ٠,٠١ ستكون القيمة الحرجة أكبر مما لو استخدمنا ٠,٠٥ ، و على ذلك يفضل بالنسبة للباحثين بل و يجب البدء بالمستوى الأقوى (٠,٠١) فإذا كانت نتائجنا دالة أى إذا ساوت القيمة المحسوبة أو تعدت القيمة الحرجة فاننا فى هذه اللحظة نسا فى حاجة الى المستوى الاخر (٠,٠٥) . و لكن اذا كانت النتائج غير دالة فى هذه اللحظة نلجأ الى المستوى الاخر (٠,٠٥) الأقل فى الثقة) .

ملاحظة

أى نتيجة دالة عند مستوى ٠,٠١ تكون تلقائياً دالة عند مستوى ٠,٠٥ و العكس ليس دائماً صحيح فالنتيجة الدالة عند مستوى ٠,٠٥ قد تكون دالة عند مستوى ٠,٠١ و قد لا تكون .

و هناك مستويات دلالة عديدة كالتالى :

مستوى الدلالة (٠,٠٠١): هذا المستوى يعنى أن درجة ثقتى فى صحة النتيجة التى أحصل عليها تساوى ٠,٩٩٩ أى ٩٩,٩ ٪ ، و درجة شكى فى صحة النتيجة تصل إلى ٠,١ ٪ .

مستوى الدلالة (٠,٠١) : هذا المستوى يعنى أن درجة ثقتى فى صحة النتيجة التى أحصل عليها تساوى ٠,٩٩ أى ٩٩ ٪ ، و درجة شكى فى صحة النتيجة تصل إلى ٠,١ ٪ .

مستوى الدلالة (٠,٠٥) : هذا المستوى يعنى أن درجة ثقتى فى صحة النتيجة التى أحصل عليها تساوى ٠,٩٥ أى ٩٥ ٪ ، و درجة شكى فى صحة النتيجة تصل إلى ٠,٥ ٪ .

مستوى الدلالة (٠,١) : هذا المستوى يعنى أن درجة ثقتى فى صحة النتيجة التى أحصل عليها تساوى ٠,٩٠ أى ٩٠ ٪ ، و درجة شكى فى صحة النتيجة تصل إلى ١٠ ٪ .
و بالتالى فإن القيمة الحرجة المقابلة لمستوى دلالة (٠,١) مثلاً تختلف عن القيمة الحرجة المقابلة لمستوى دلالة (٠,٠٥) عند نفس درجة الحرية .

جـ - دلالة الطرف الواحد و دلالة الطرفين

و هو العامل الثالث الذى يؤثر فى القيمة الحرجة حيث يتم البحث عن القيمة الحرجة المقابلة لدرجة حرية معينة و مستوى دلالة معين فى ضوء تصنيفين مهمين هما دلالة الطرف الواحد و دلالة الطرفين ، و الطرف الواحد سمي بذلك لأن منطقة رفض الفرض الصفري تكون فى طرف واحد فى المنحنى الخاص بتوزيع الاختبار الإحصائى سواء عند اليمين (إذا كانت القيمة المحسوبة موجبة) ، أو إلى اليسار (إذا كانت القيمة المحسوبة سالبة) ، أما الطرفان فسمى بذلك لأن منطقة رفض الفرض الصفري تكون فى طرفي المنحنى الخاص بتوزيع المقياس بغض النظر عن إشارة القيمة المحسوبة .

و فى هذا الصدد يوضح (Cohen, 1988, 2) التمييز بين الطرف الواحد و الطرفين بالقول أنه : لو صغنا الفرض كالتالى : الظاهرة تحدث لو كان (A) الأصل الكلى الاول . و (B) الأصل الكلى الثانى مختلفان بغض النظر عن اتجاه الفرق لصالح أى أصل هنا تكون الدلالة الإحصائية فى طرفين أو ذيلين . أما لو صغنا الفرض التالى : الظاهرة تحدث لو

كان (A) و (B) مختلفان في الاتجاه $B < A$ أو العكس هنا تكون الدلالة الاحصائية في طرف واحد على اليمين أو اليسار .

و اختيار دلالة الطرف الواحد أو دلالة الطرفين يعتمد على صياغة الفرض البحثي ، فإذا كان الفرض البحثي فرضاً بديلاً موجهاً نختار دلالة الطرف الواحد ، أما إذا كان الفرض البحثي فرضاً بديلاً غير موجه أو فرضاً صفرياً نختار دلالة الطرفين .

ملاحظة

هناك مقاييس لا يمكننا أن نصيغ الفروض المتعلقة بها صياغة موجهة حيث أن صياغة الفروض التابعة لهذه المقاييس لابد أن تكون غير موجهة دائماً مما لا يجعل هناك حاجة إلى التمييز بين الطرف الواحد و الطرفين و من أمثلة هذه المقاييس مربع كا و اختبار ف ، و يؤيد ذلك (Cohen,1988,4) الذي أشار إلى أن المقاييس الإحصائية التي تهتم بإجراء مقارنات بين أكثر من عينة تكون الفروض المتعلقة بها غير موجهة ، و من ثم فلا يوجد تمييز بين الطرف الواحد و الطرفين فهو طرف وحيد .

٢-٥: من أين أحصل على هذه القيمة الحرجة ؟

يتم الحصول على القيم الحرجة من جداول مخصصة لذلك تسمى الجداول الإحصائية *Statistical Tables* ، فبعض المقاييس الإحصائية المهمة في اتخاذ القرارات (مثل معامل الارتباط - النسبة الحرجة - اختبارات - اختبار ف - مربع كا ، و غيرها من المقاييس الإحصائية الأخرى) لها جداولها الإحصائية الخاصة بها و التي تحتوي على قيم حرجة تفصل بين منطقة قبول الفرض الصفري و منطقة رفضه .

و في هذا الصدد يعرف (Kim,1992,116) المنطقة الحرجة *Critical Region* بأنها مجموعة من القيم و التي يتم فيها قبول الفرض البديل (أي رفض الفرض الصفري).

و هي المنطقة المظلة في الأشكال التي ستعرض في الصفحات القليلة التالية .

و يتم استخراج القيمة الحرجة المطلوبة في ضوء أي من العوامل السابقة مجتمعة أو منفردة (درجات الحرية - مستوى الدلالة - دلالة الطرف أو الطرفين)، فمثلاً الجدول الإحصائي الخاص بتوزيع (ذ) كما سبق و أوضحنا لا يتم فيه مراعاة درجات الحرية

لان(ن=١) فى هذا التوزيع ، و سيتم عرض كل جدول إحصائى من هذه الجداول عند شرح المقياس الإحصائى المرتبط به فى الفصول التالية .

و لتوضيح مدى تأثير القيمة الحرجة بكل من درجات الحرية و مستوى الدلالة و دلالة الطرف و الطرفين (مجتمعة أو منفردة) ، نعرض بعض القيم الحرجة المستخلصة من ثلاثة جداول إحصائية على سبيل المثال الأول خاص بتوزيع ت (الذى تتأثر قيمه الحرجة بالثلاث عوامل السابقة مجتمعة)، و الثانى خاص بتوزيع ذ الخاص بالمنحنى الاعتدالى (الذى لا يتأثر بدرجات الحرية ولكنه يتأثر بمستوى الدلالة أو دلالة الطرف و الطرفين)، و الثالث خاص بتوزيع كا^٢ (الذى يتأثر بكل من درجات الحرية و مستوى الدلالة فقط) كما يلي:

القيم الحرجة لتوزيع "ت" عند درجات الحرية و مستويات الدلالة المبينة فى الجدول

لدلالة الطرف الواحد و دلالة الطرفين

مستوى الدلالة درجات الحرية	دلالة الطرف الواحد			دلالة الطرفين		
	٠,١	٠,٠٥	٠,٠١	٠,١	٠,٠٥	٠,٠١
١٨	١,٣٣٠	١,٧٣٤	٢,٥٥٢	١,٧٣٤	٢,١٠١	٢,٨٧٨
١٩	١,٣٢٨	١,٧٢٩	٢,٥٣٩	١,٧٢٩	٢,٠٩٣	٢,٨٦١
٢٠	١,٣٢٥	١,٧٢٥	٢,٥٢٨	١,٧٢٥	٢,٠٨٦	٢,٨٤٥
٢١	١,٣٢٣	١,٧٢١	٢,٥١٨	١,٧٢١	٢,٠٨٠٢	٢,٨٣١

القيم الحرجة لتوزيع "ذ" عند مستويات الدلالة المبينة فى الجدول لدلالة الطرف الواحد و

دلالة الطرفين

مستوى الدلالة درجات الحرية	دلالة الطرف الواحد			دلالة الطرفين		
	٠,١	٠,٠٥	٠,٠١	٠,١	٠,٠٥	٠,٠١
القيمة الحرجة	١,٢٩	١,٦٥	٢,٣٣	١,٦٥	١,٩٦	٢,٥٨

القيم الحرجة لتوزيع "كا" عند درجات الحرية و مستويات الدلالة المبينة في الجدول

مستوى الثقة	٠,١	٠,٠٥	٠,٠١
درجات الحرية			
١٨	٢٥,٩٩	٢٨,٨٧	٣٤,٨٠
١٩	٢٧,٢٠	٣٠,١٤	٣٦,١٩
٢٠	٢٨,٤١	٣١,٤١	٣٧,٥٧
٢١	٢٩,٦٢	٣٢,٦٧	٣٨,٩٣

ملاحظة وتدريب

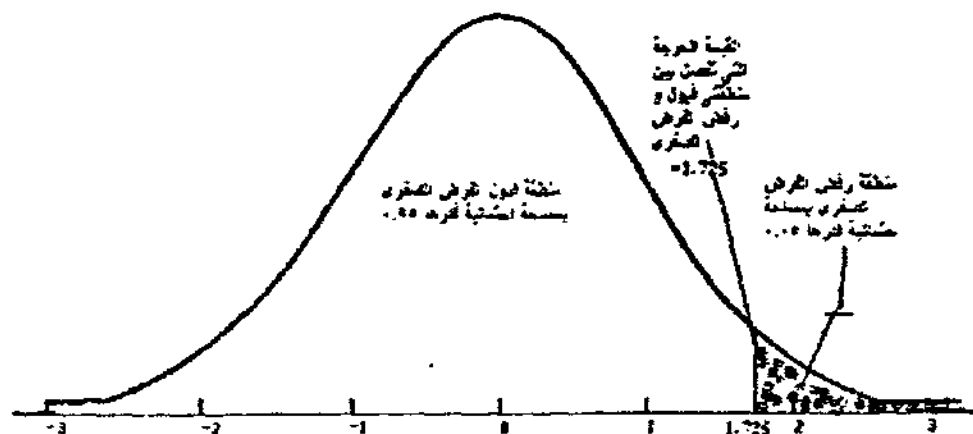
يلاحظ من الجداول السابقة أن القيمة الحرجة الخاصة بتوزيع ت تتأثر بثلاثة عوامل (ما هي؟)، و القيمة الحرجة الخاصة بتوزيع ذ تتأثر بعاملين (ما هما؟) . و القيمة الحرجة الخاصة بتوزيع كا تتأثر بعاملين (ما هما؟) .

و يمكن توضيح بالشكل الهندسي التالي كيفية قيام القيم الحرجة بالفصل بين منطقتين : منطقة قبول الفرض الصفري و منطقة رفض الفرض الصفري في حالة تأثرها ببعض هذه العوامل مجتمعة أو منفردة (درجات الحرية- مستوى الدلالة- دلالة الطرف مقابل دلالة الطرفين) كالتالي.

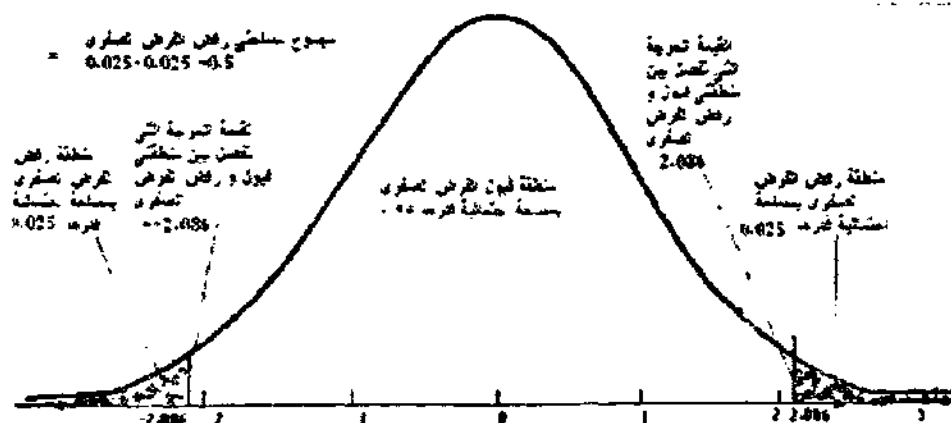
(١):توزيع(ت) : أشكال هندسية متتالية لتوزيع ت تبين القيم الحرجة التي تفصل بين قبول و رفض الفرض الصفري عند درجة حرية (٢٠) ، و لستويي ثقة (٠,٠٥)،(٠,٠١) لدلالة الطرف الواحد و دلالة الطرفين :

ملاحظة

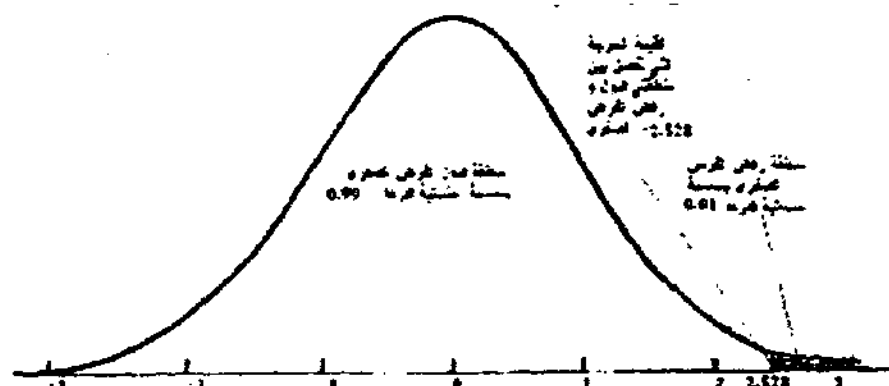
يلاحظ تشابه منحني توزيع ت ، مع منحني توزيع ذ (المنحنى الاعتدالي) إلى حد تطابق المنحنيين و تماثلهما في حالة زيادة عدد بيانات العينة ، و بالتالي تتساوى القيم الحرجة للتوزيعين تقريباً مع زيادة حجم العينة



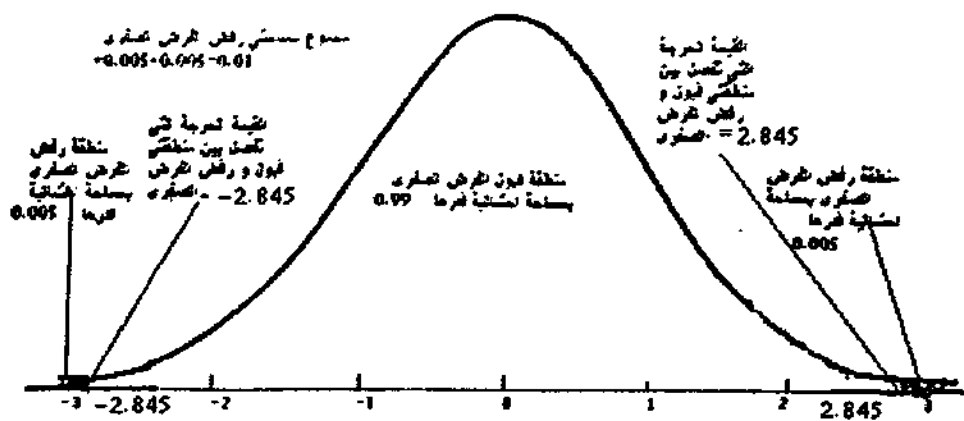
القيمة الحرجة (توزيع ت) لمستوى ٠,٠٥ لدلالة الطرف الواحد (أيمن) - وعند درجات حرية (٢٠) = ١,٧٢٥ ويمكن أن تكون القيمة الحرجة في الطرف الأيسر بنفس المساحة الاحتمالية ونفس القيمة ولكن بإشارة سالبة والتي يتم تجاهلها في هذه الحالة



القيمة الحرجة (توزيع ت) لمستوى ٠,٠٥ لدلالة الطرفين، وعند درجة حرية (٢٠) = ٢,٠٨٦ ويتم إهمال الإشارة

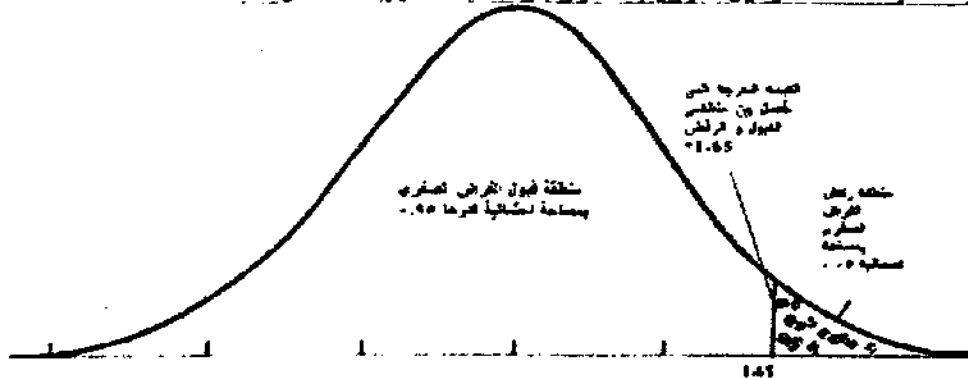


القيمة الحرجة (توزيع ت) لمستوى ٠,٠١ لدلالة الطرف الواحد (أيمن)، وعند درجات حرية (٢٠) = ٢,٥٢٨ ويمكن أن تكون القيمة الحرجة في الطرف الأيسر بنفس المساحة الاحتمالية ونفس القيمة ولكن بإشارة سالبة والتي يتم تجاهلها في هذه الحالة

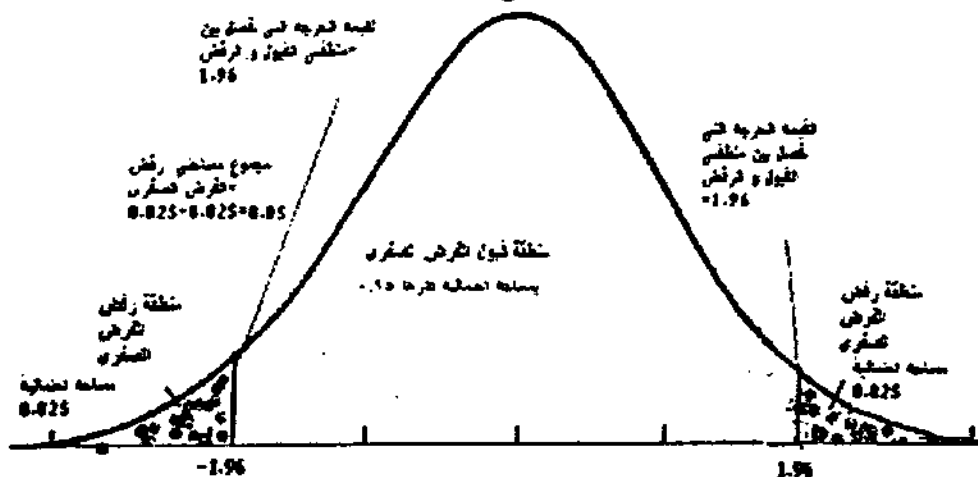


القيمة الحرجة (توزيع ت) لمستوى ٠,٠١ لدلالة الطرفين، وعند درجة حرية (٢٠) $= 2.845$ و يتم إهمال الإشارة

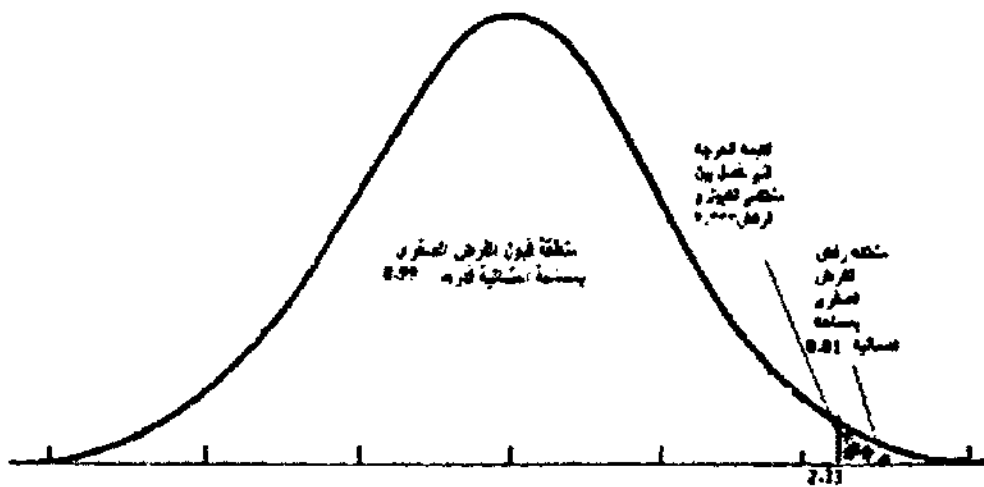
(٢) : توزيع (ف) : أشكال هندسية تعد: الأنيم الحرجة التي تفصل بين قبول الفرض الصفري و رفض الفرض الصفري عند مستويي دلالة (٠,٠٥)، (٠,٠١) لدلالة الطرف الواحد و دلالة الطرفين لتوزيع ن الموزع وفقاً للمنحنى، الاعتدالي:



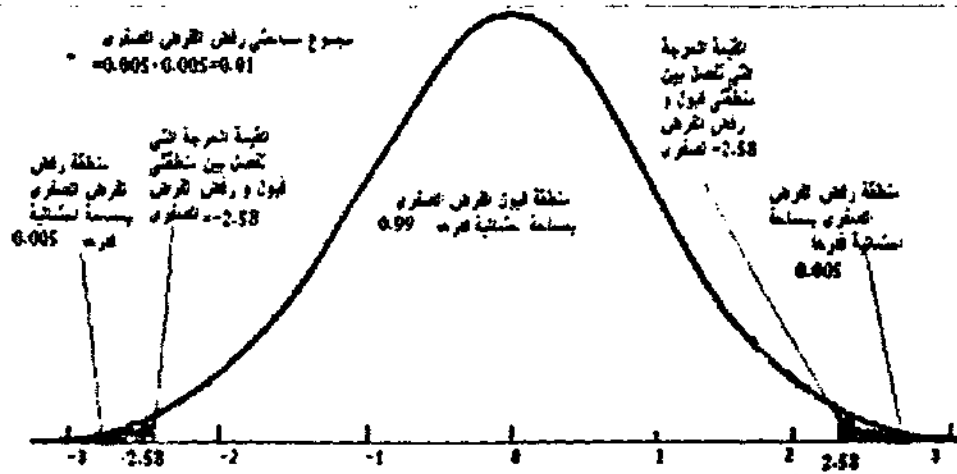
القيمة الحرجة (توزيع ن) لمستوى ٠,٠٥ لدلالة الطرف الواحد (أيمن) $= 1.65$ ، و يمكن أن تكون القيمة الحرجة في الطرف الأيسر بنفس المساحة الاحتمالية و نفس القيمة و لكن بإشارة سالبة و التي يتم تجاهلها في هذه الحالة



القيمة الحرجة (توزيع ن) لمستوى ٠,٠٥ لدلالة الطرفين $= 1.96$ و يتم إهمال الإشارة

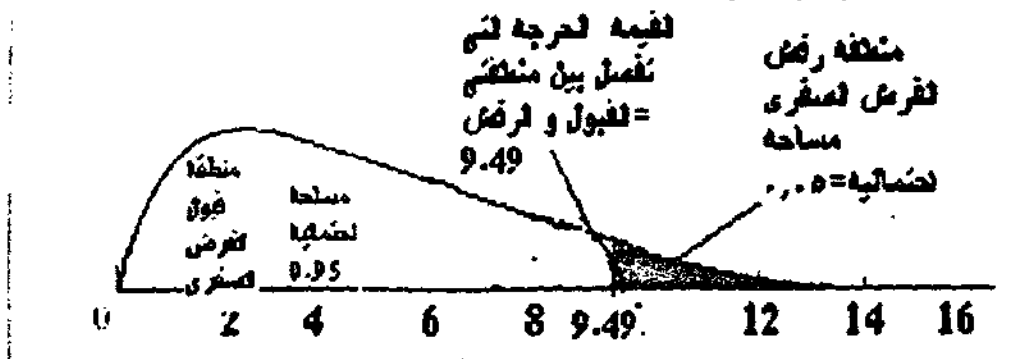


القيمة الحرجة (توزيع ذ) لمستوى ٠,٠١ لدلالة الطرف الواحد = ٢,٣٣ ، ويمكن أن تكون القيمة الحرجة في الطرف الأيسر بنفس المساحة الاحتمالية و نفس القيمة و لكن بإشارة سالبة و التي يتم تجاهلها في هذه الحالة

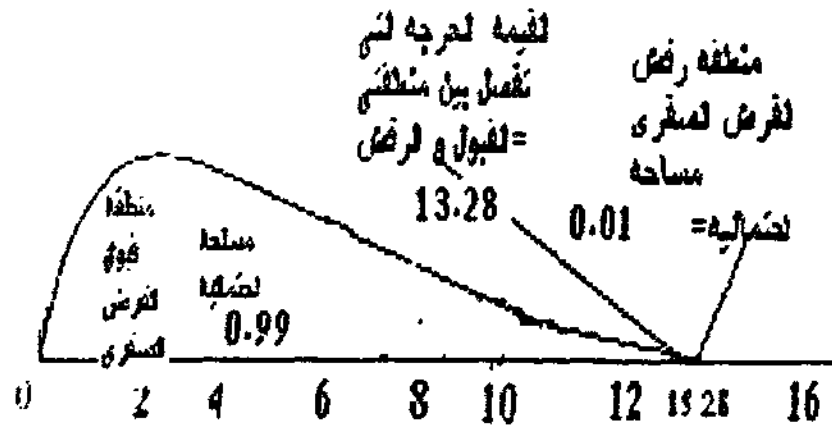


القيمة الحرجة (توزيع ذ) لمستوى ٠,٠١ لدلالة الطرفين = ٢,٥٨ و يتم إهمال الإشارة

(٣) : توزيع (كا) : شكلان هندسيان يبينان القيمتين الحرجتين اللتين تفصلان بين قبول الفرض الصفري و رفض الفرض الصفري عند درجة حرية (٤) ، و مستويي دلالة (٠,٠٥) ، (٠,٠١) :



القيمة الحرجة (توزيع كا) لمستوى ٠,٠٥ عند درجة حرية (٤) = ٩,٤٩



القيمة الحرجة (توزيع كاي) مستوى ٠,٠١ عند درجة حرية (٤) = ١٣,٢٨، وبلاحظ الصغر الشديد لمنطقة رفض الفرض الصفري عند مستوى ٠,٠١.

* لماذا اختارت الفرض الإحصائي الصفري و لم أختار الفرض الإحصائي البديل لاختبار صحة الفروض البحثية ؟

في الواقع لقد استثار هذه السؤال المتخصصين و المهتمين بالإحصاء و لقد أجاب على هذا السؤال كل من (فؤاد أبو حطب ، آمال صادق ، ١٩٩١ ، ٣٣٦-٣٤١) ، (صلاح الدين محمود ، ٢٠٠٤ ، ٩٦-٩٧) و أكتفى بتقديم كل منهم لإجابتيين متشابهتين الإجابة الأولى.

يشير كل من (فؤاد أبو حطب ، آمال صادق ، ١٩٩١ ، ٣٣٦-٣٣٧) إلى أحد الأسباب التي تدعو إلى الاعتماد على الفرض الإحصائي الصفري عند اختبار صحة الفروض البحثية بقولهما :

إذا أراد الباحث استخدام استراتيجية الفرض البديل في الاختبار الإحصائي فإنه يقع في حيرة حقيقية لأنه لا يعلم قيمة بارامتر الأصل (المسحوبة منه العينة الخاضعة للدراسة) ، بينما في الفرض الصفري يعلم قيمته (حين يفترض أن الإحصاء المحسوبة تساوي بارامتر الأصل أي $\mu = \mu_0$ في حالة المتوسط) ، و لهذا فلا مناص أمامه من أن يكون اختبار الفرض البديل على نحو غير مباشر ، بينما الاستراتيجية المباشرة في اختبار الفروض تعتمد على الفرض الصفري فإذا ثبتت صحته يرفض الباحث الفرض البديل ، أما إذا لم تثبت صحة الفرض الصفري فإنه يقبل عندئذ الفرض البديل ، أي أننا نختبر الفرض البديل بطريقة غير مباشرة من خلال اختبارنا المباشر للفرض الصفري فإذا أراد أحد الباحثين إثبات أن جميع الغربان سوداء فإن هذا يعتبر فرض بديل يمكن صياغته كالتالي: جميع الغربان سوداء ، أما الفرض الصفري فيمكن صياغته كالتالي: جميع الغربان ليست سوداء ، وهكذا فإن الفرض الصفري يقرر أنه لو وجد غراب واحد فقط ليس أسود فإن الفرض البديل لا يكون صحيحاً ، فإذا حاول الباحث اختبار الفرض البديل مباشرة فإنه حتى لو لاحظ مئات بل آلاف الغربان و كانت جميعها سوداء فإن ذلك لا يثبت هذا الفرض البديل (أي جميع الغربان سوداء) لأنه لو

استمر في البحث و الملاحظة فربما يكتشف غراباً واحداً غير أسود يؤدي إلى دحض فرضه البديل كله ، و هكذا فإن دليل سلبي واحد يكفي لرفض الفرض البديل بينما آلاف الأدلة الموجبة لا تدعمه .

و لقد قدم (صلاح الدين محمود علام ، ٢٠٠٤ ، ٩٦) إجابة مشابهة للإجابة السابقة(من بين الإجابات العديدة التي قدمها) و هذه الإجابة هي :

التحقق من خطأ قضية يصوغها الفرض يكون أيسر من التحقق من صحة هذه القضية ، ..دعنا نفترض أن جميع كتب مناهج البحث تشتمل على فصل يتناول موضوع المعانيات ، فإذا فحصنا أحد هذه الكتب ووجدنا أنه يشتمل على مثل هذا الفصل . فإننا بذلك لا نكون قد برهننا على صحة هذا الفرض ، وإنما نكون قد توصلنا إلى أحد الأدلة التي تؤيده ، و لكن إذا وجدنا أن كتاباً في مناهج البحث لم يشتمل على هذا الموضوع فإن الفرض يصبح مرفوضاً ، و بعبارة أخرى كتاب واحد يكفي لرفض الفرض ، و لكن آلاف الكتب لا تكفي للبرهنة عليه أو تأييده تأييداً كاملاً لأنه ربما يكون هناك واحد من هذه الكتب لا يشتمل على موضوع المعانيات .

الإجابة الثانية :

كما يقدم (قؤاد أبو حطب ، آمال صادق ، ١٩٩١ ، ٣٣٩) سبب آخر يدعو إلى الاعتماد

على الفرض الإحصائي الصغرى عند اختبار صحة الفروض البحثية بقولهما :

الفرض الصغرى يزودنا بنقطة بداية ملائمة لأي اختبار إحصائي ، ففي حالة الفرض البديل و الذي يكون فيه (م = م) (أي متوسط العينة الخاضعة للدراسة لا يتساوى مع متوسط الأصل السحوية منه هذه العينة) ، أي فرض سوف نختبر ^٥ إن الباحث لا شك لا يكون لديه فرض إحصائي محدد في ذهنه لاختباره ، و بدون ذلك لا يمكن له أن تصور أن توزيع مفترض للعينات ، أما في حالة الفرض الصغرى (حيث م = م ، أو م = م - م) ، فإنه حينئذ يصبح لديه نقطة بداية لتصوير توزيع العينات على أساس إحصاء العينة يعتمد عليها في اختبار هذا الفرض الصغرى. و من نتائج عملية الاختبار الإحصائي هذه يتوصل الباحث إلى قبول هذا الفرض أو رفضه .

و يسير(صلاح الدين محمود علام ، ٢٠٠٤ ، ٩٧) في نفس اتجاه السبب الأخير عندما ذكر في مؤلفه :

التحقق من صحة الفرض الصغرى يستند إلى نموذج احتمالي ، أي أن نموذج احتمالي . أي أن القرارات المتعلقة بالفروض تكون في عبارات احتمالية ، فنقول مثلاً احتمال أن يكون الفرض صحيحاً ٩٠ ، ٠ .

٢-٨: ما هي العلاقة بين مستويات الدلالة و القرارات الإحصائية ؟:

لكي ندرك العلاقة بين مستويات الدلالة و القرارات الإحصائية يكون من المناسب ذكر

المثالين التاليين :

المثال الأول : صمم باحث برنامجاً تدريبياً ما و أراد معرفة فاعليته فى تنمية القدرة على حل المشكلات لدى عينة من المفحوصين ، و صاغ فرضاً بحثياً مضمونه أن البرنامج التدريبى ينمى القدرة على حل المشكلات ، و لكى يتحقق من صحة فرضه قام بتطبيق اختبار القدرة على حل المشكلات على مجموعة المفحوصين (اختبار قبلى) ثم قام بتطبيق البرنامج التدريبى عليهم و قام بعد ذلك بتطبيق اختبار القدرة على حل المشكلات على مجموعة المفحوصين (اختبار بعدى) و رصد بياناته و قام بمعالجتها بالأسلوب الإحصائى المناسب و ليكن (اختبار ت) ووجد أن قيمة " ت " = ١,٧ ، و هنا يكون الفيصل الذى يحكم على صحة الفرض البحثى المصاغ من عدمه هو القيمة الحرجة لـ " ت " التى يتم إيجادها من الجدول ، فإذا ساوت القيمة المحسوبة (١,٧) القيمة الجدولية أو زادت عليها فى هذه الحالة سنرفض الفرض الصفرى و بذلك يكون الفرض المصاغ صحيحاً و من ثم يكون البرنامج فعالاً .

و لكن القيمة الحرجة الخاصة بـ " ت " يتم استخلاصها فى ضوء ٣ عوامل هى :
• درجة الحرية و هى تساوى فى هذا الفرض " ٢٥ " مثلاً . (و هو إجبارى بالنسبة للباحث و لا يمكن أن نغيره إلا إذا أعاد التجربة مرة أخرى على عينة عدد بياناتها مختلف .

• دلالة الطرف مقابل دلالة الطرفين و هنا يتم البحث فى ضوء دلالة الطرف الواحد لان الفرض بديل موجه " و هذا أيضاً لا يمكن التحكم فيه لأنه مرتبط باتجاه الفرض الذى صاغه من البداية " ، وفى هذا الصدد قد يقول قائل أنه يمكن أن يغير الباحث صياغة فرضه ليكون فى اتجاه واحد بدلاً من اتجاهين أو العكس لكى يغير القيمة الحرجة و يصل الى نتيجة تحقق رغبته الذاتية ، فمثلاً ربما يجد باحث أن قيمة (ت=٣,٢) غير دالة عند دلالة الطرفين فيغير صياغة فرضه من صياغة غير موجهة إلى صياغة موجهة لكى يحول الدلالة من طرفين إلى طرف واحد و لحظتها ستقل القيمة الحرجة و تصبح " ت " دالة ، فهل ذلك يجوز علمياً ، يرد على هذا الموقف العلمى كل من

(محمد أبو يوسف ، ١٩٨٩ ، ١٧٨) الذي قال أن "عند تناول أى مشكلة علمية علينا أن نفكر جيداً قبل أن نحدد ما إذا كانت تتطلب اختباراً ذا جانب-طرف واحد" ، أو جانبين-طرفيين "تحسباً الوقوع فى خطأ فى عملية الاستدلال وهذا الحذر ينبغى أن يتقرر عند تصميم التجربة وقبل جمع البيانات وحسب التساؤل الذى تطرحه المشكلة "

، و (فؤاد أبو حطب، آمال صادق ، ١٩٩١ ، ٣٥١) الذين قالوا أن : "علينا ان ننبه على أن وقت القرار حول طبيعة الفرض البديل هو فى بداية البحث وقبل جمع البيانات ، وأخطر ما يمكن أن يقع فيه الباحث من أخطاء أن يجمع بياناته ثم يحدد مساحة الرفض (المساحة الصغرى) فى أحد طرفى التوزيع دون الآخر فى ضوء هذه البيانات التى حصل عليها بالفعل ، انه لو سار فى هذا الاتجاه الخاطئ واختار مستوى الدلالة ٠,٠٥ مثلاً فإنه فى الواقع يقوم باختيار دلالة الطرفين عند مستوى ٠,٠١ ، كما لا يجب على الباحث أن يوقع نفسه فى مصيدة اختبار دلالة الطرف الواحد فى الاتجاه الذى يعتقد أن نتائجها يجب أن تكون فيه ثم يتحول إلى دلالة الطرفين إذا أظهرت بياناته الاتجاه العكسى ، انه لو سار على هذا النحو واستخدم مستوى دلالة ٠,٠٥ فإن ذلك فى الواقع هو اختبار دلالة الطرفين عند مستوى ٠,٠٧٥ بمساحة مقدارها ٠,٠٥ عند أحد الطرفين ، ٠,٠٢٥ عند الطرف الآخر حيث المساحة الأكبر تقع فى الاتجاه الذى يحدد تحيز الباحث ، وعلى ذلك فمن المهم للباحث أن يحدد مقدماً ماذا يريد من فرضه التجريبي الموجه و بالتالى من فرضه الاحصائي البديل ، فالأمر ليس مغامرة إحصائية غير محسوبة .

ملاحظة

القيمة الحرجة عند درجة حرية معين لدلالة الطرف الواحد و مستوى دلالة معين هي نفس القيمة الحرجة المقابلة لنفس درجة الحرية لدلالة الطرفين و لكن عند ضعف مستوى الدلالة ، فمثلاً القيمة الحرجة المقابلة لدرجة حرية ١٨ و لدلالة للطرف الواحد و مستوى دلالة (٠,٠٥) هي نفس القيمة الحرجة المقابلة لنفس درجة الحرية (١٨) و مستوى دلالة (للطرفين) قدره $(٠,٠٥ \times ٢) = ٠,١$ $= ٠,٧٣٤$

• مستوى الدلالة : و هو العامل الوحيد الذى يمكن للباحث أن يتحكم فيه و لكن للأسف السلطة التى اكتسبها الباحث لاختيار أى مستوى دلالة قد توقعه فى أخطاءه ، و سيتضح ذلك عندما نكمل حديثنا و نقول أن الباحث قام اختيار القيمة الحرجة الثائية عند درجات حرية ٢٥ و دلالة الطرف الواحد و اختار مستوى دلالة ٠,٠١ فوجد القيمة

الدرجة الثانية = ٢,٤٨٥ ، وهذا يعنى أن برنامجه غير فعال لان القيمة المحسوبة أقل من القيمة الجدولية ، و لكن الباحث لم يستسلم لهذه النتيجة نظراً لرغبته الداخلية فى أن يكون برنامجه فعالاً فاختاراً مستوى دلالة متسامحاً *Liberal* و هو ٠,٠٥ فوجد القيمة الدرجة الثانية = ١,٧٠٨ ، و لكن أيضاً ما زالت نتيجة بحثه تشير إلى عدم دلالة ت بما يعنى أن برنامجه غير فعال ، و لذلك و تحت رغبته فى وجود تأثير فعال لبرنامجهم اختار مستوى دلالة أكثر تسامحاً و هو ٠,١ فجد أن القيمة الدرجة الثانية = ١,٣١٦ و هذه النتيجة تعنى أن القيمة المحسوبة (١,٥٢) أكبر من القيمة الجدولية (١,٣١٦) بما يعنى وجود فعالية لبرنامجهم (و بالتالى رفض الفرض الصفري). و قرر فى بحثه أن البرنامج التدريبى الذى صممه يسهم فى تنمية القدرة على حل المشكلات و لكن بمرور الوقت تم اكتشاف ضعف البرنامج و عدم تأثيره فى القدرة على حل المشكلات (صحة الفرض الصفري)، و بالتالى يكون الباحث اتخذ قراراً إحصائياً خاطئاً برفض فرض صفري صحيح ، و يسمى هذا الخطأ بأنه خطأ من النوع الأول *Type I Error* .

المثال الثانى : قام باحث بصياغة فرض بحثى مضمونه: لا يوجد علاقة بين الذكاء الأخلاقى و التحصيل الدراسى لدى تلاميذ الصف الرابع الابتدائى ، و للتحقق من صحة فرضه اختار مستوى دلالة ٠,٠٥ فوجد أن هناك علاقة دالة بين المتغيرين ، فاختار مستوى دلالة متشدد *Stringent* و هو مستوى ٠,٠١ فوجد أن معامل الارتباط ما زال دالاً و نظراً لأن الباحث لديه رغبة فى أن يكون الفرض الذى صاغه صحيح اختار مستوى دلالة أكثر تشدداً و هو مستوى ٠,٠٠١ فى هذه الحالة وجد أن معامل الارتباط غير دال (قيمة الارتباط المحسوبة أقل من قيمة الارتباط الجدولية) " و بالتالى قرر الباحث قبول الفرض الصفري و لكن العلاقة السيكولوجية بين المتغيرين أثبتت وجود علاقة دالة و بالتالى فإن العلاقة بين المتغيرين فى الواقع قوية " أى رفض الفرض الصفري " ، هنا يكون قد ارتكب الباحث خطأ آخر و هو قبول فرض صفري خاطئ ، و يسمى هذا الخطأ خطأ من النوع الثانى *Type 2 Error* .

و فى هذا الصدد يشير (زكر يا الشربيني، ٢٠١١، ٦١) إلى أنه من الطبيعى أن أى باحث لا يعرف ما إذا كان قد وقع فى أحد نوعى الخطأ أم لا ، لأن تحديد و معرفة الوقوع فى الخطأ يتم عندما يدرس المجتمع الأصل ككل ، و الباحث لو كان يعرف الحقيقة أساساً لما قام باختبار الفرض الصفرى...، وأن احتمال تعرض الباحثين لهذين النوعين من الخطأ يجعل من الصعب بل من المستحيل معرفة الحقيقة من نتائج البحث ، و هذا يعطى شرعية لإعادة البحوث من قبل باحثين آخرين .

و هذان الخطآن يعتبران قراران خاطئان و هناك قراران آخران و لكن صحيحان يمكن أن يتخذهما الباحث و بالتالى فى اختيار الباحث لمستوى الدلالة ينتج عنه ٤ قرارات يمكن توضيحها كالتالى:

١) القرار الأول (قرار خاطئ " خطأ من النوع الأول " *Type I Error* أو α) : رفض الفرض الصفرى و لكن الفرض الصفرى صحيح ، و نعى بذلك أن الباحث توصل فى نتيجة بحثه إلى رفض الفرض الصفرى ، بالرغم من أن الفرض الصفرى فى الواقع صحيح .

و الرمز α يعبر عن مستوى الدلالة الإحصائية الذى نختاره فإذا اخترنا $\alpha=0.05$ ، فإن القرار الصحيح $=0.95$ ، و إذا اخترنا $\alpha=0.1$ ، فإن القرار الصحيح $=0.9$ ، و هكذا .

مثال :توصل الباحث فى نتيجة بحثه إلى أن برنامج تدريبى يعتمد على الذكاءات المتعددة يسهم فى تنمية القدرة على حل المشكلات (رفض الفرض الصفرى) ، و لكن الواقع الحقيقى يشير إلى أن هذا البرنامج يعد ضعيفاً و غير فعال (فرض صفرى صحيح) ، و بالتالى يكون القرار الذى اتخذه الباحث برفض فرض صفرى صحيح هو قرار خاطئ .

٢) القرار الثانى (قرار خاطئ " خطأ من النوع الثانى " *Type 2 Error* أو β) : قبول الفرض الصفرى و لكن الفرض الصفرى خاطئ ، و نعى بذلك أن الباحث توصل فى نتيجة بحثه إلى قبول الفرض الصفرى ، بالرغم من أن الفرض الصفرى فى الواقع خاطئ .

مثال :توصل الباحث فى نتيجة بحثه إلى عدم فعالية برنامج تعليمى فى تنمية التحصيل (قبول فرض صفرى)، و لكن الواقع العملى يشير إلى أن هذا البرنامج فعال (فرض صفرى خاطئ) ، و بالتالى يكون القرار الذى اتخذه الباحث بقبول فرض صفرى خاطئ هو قرار خاطئ .

٣) القرار الثالث (قرار صحيح) $1-\alpha$: قبول الفرض الصفرى و هو بالفعل صحيح، و نعى بذلك أن الباحث توصل فى نتيجة بحثه إلى قبول الفرض الصفرى، و هو بالفعل فرض صفرى صحيح ، و القيمة $1-\alpha$ تعبر عن مستوى الثقة .

مثال :توصل الباحث فى نتيجة بحثه إلى انه لا يوجد تأثير للذكاء الشخصى فى تنمية حب الاستطلاع لدى الأطفال ، و بالفعل أثبت الواقع العملى عدم فعالية هذا المتغير و بالتالى يكون الفرض الصفرى صحيح ، و من ثم فالقرار الذى اتخذه الباحث بقبول فرض صفرى صحيح هو قرار صحيح .

٤) القرار الرابع (قرار صحيح) $1-\beta$: رفض الفرض الصفرى و هو بالفعل خاطئ ، و نعى بذلك أن الباحث توصل فى نتيجة بحثه إلى رفض الفرض الصفرى، و هو بالفعل فرض صفرى خاطئ :

و القيمة $1-\beta$ تعبر عن قوة المقياس الإحصائى *Test Power* و هى قدرة الاختبار الإحصائى (اختبارات أو اختبار ف أو معامل الارتباط وغيرها من الاختبارات الإحصائية الأخرى على رفض فرض صفرى خاطئ .

مثال :توصل الباحث فى نتيجة بحثه إلى انه توجد علاقة ارتباطية دالة بين الذكاء و القدرة الابتكارية (رفض الفرض الصفرى) ، و بالفعل فى الواقع الحقيقى توجد علاقة ارتباطية دالة بين المتغيرين و بالتالى يكون القرار الإحصائى صحيحاً ، و هذا القرار يسمى قوة الاختبار *Test Power* .

و فى الواقع إذا حاول الباحث تجنب الوقوع فى الخطأ الأول (رفض فرض صفرى صحيح) باختياره مستوى دلالة متشدد ٠,٠٠١ سيزيد احتمالية وقوعه فى الخطأ الثانى (قبول فرض صفرى خاطئ) ، و إذا حاول الباحث تجنب الوقوع فى الخطأ من النوع الثانى

باختياره مستوى دلالة أكثر تسامحاً ٠,١ مثلاً يزيد من احتمالية وقوعه في الخطأ الأول ، و لكي ينهي الباحث هذا الصراع بين نوعي الخطأ عليه أن يختار مستوى دلالة متوازن ٠,٠٥ أو ٠,٠١ و هو ما اتفق عليه غالبية الباحثين في مجال الدراسات النفسية و التربوية .

و يمكن توضيح هذه القرارات الأربعة في الجدول التالي:

الجانب العملي يشير إلى			
الفرض الصفري خاطئ	الفرض الصفري صحيح		
قرار صحيح ($1-\beta$) (قوة الاختبار)	قرار خاطئ (α) خطأ من النوع الأول	رفض الفرض الصفري	نتيجة البحث
قرار خاطئ (β) خطأ من النوع الثاني	قرار صحيح ($1-\alpha$) (مستوى الثقة)	قبول الفرض الصفري	تصل إلى

ثامناً : العلاقة الخطية بين متغيرين :

تتطلب بعض المقاييس الإحصائية في حسابها وجود علاقة خطية *Linear Relation* و بدون هذه العلاقة الخطية لا يمكننا حساب هذه المقاييس و من هذه المقاييس معامل ارتباط بيرسون و كذلك تحليل الانحدار المتعدد و البسيط ، وأول شئ ينبغى أن يتوفر في وجود العلاقة الخطية هو أن تكون البيانات التي تعبر عن المتغيرين كمية ، أى يتم التعبير عنها بصورة لها مدلول كمى ، و يمكن التحقق (مبدئياً) من خطية العلاقة بين المتغيرين من خلال ما يسمى رسم الانتشار *Scatter Gram* و هى عبارة عن مستوى ذى بعدين أفقى لمحور السينات و رأسى لمحور الصادات و نقوم فيه بتمثيل كل زوج من بيانات المتغيرين بنقطة تمثل الإحداثيين (س،ص) و النقاط التي تمثل جميع أزواج البيانات إذا وقعت جميعها على خط مستقيم فهى تمثل الحالة المثالية للعلاقة الخطية و تسمى فى هذه الحالة علاقة خطية تامة، أو تنتشر فى مساحة تقترب من الخط المستقيم و هذه تسمى علاقة خطية ، و أحياناً تنتشر النقاط فى مساحة تشبه الدائرة و تكون فى هذه الحالة العلاقة بين المتغيرين صفرية ، و فى حالة أخرى تتوزع النقاط فى شكل منحنى و تكون فى هذه الحالة العلاقة

منحنية، و لكي يتم تمثيل العلاقة بين المتغيرين لا بد من التمييز بين المتغيرين أى تحديد أى منهما مستقل (و من ثم يمثل على المحور الأفقى س) ، و أى منهما تابع (و من ثم يمثل على المحور الرأسى ص) ، لأن تمثيل العلاقة بين المتغيرين بيانياً ما هى إلا محاولة رسم خط انحدار المتغير التابع على المتغير المستقل و يتم تمثيل المتغير التابع على المحور الرأسى و المتغير المستقل على المحور الأفقى، و لكي تكون العلاقة خطية تماماً أى كل النقاط المثلة تقع على الخط المستقيم لا بد من توفر شروط منها:

١- ألا يكون هناك تكرار لدرجات المتغير المستقل ، فأى درجة مكررة للمتغير المستقل عند تمثيله بيانياً سيقابله أكثر من إحداثى للمتغير التابع و تكون عدد الإحداثيات هو نفسه عدد تكرار الدرجة مما سيجعل هناك أكثر من نقطة فى نفس الإحداثى السينى (إحداثى المتغير المستقل) و بالطبع سيكون هناك استحالة فى وقوع هذا النقاط على نفس الخط المستقيم.

٢- ألا يكون هناك تكرار لدرجات المتغير التابع ، فأى درجة مكررة للمتغير التابع عند تمثيله بيانياً سيقابله أكثر من إحداثى للمتغير المستقل و تكون عدد الإحداثيات هو نفسه عدد تكرار الدرجة مما سيجعل هناك أكثر من نقطة فى نفس الإحداثى الصادى (إحداثى المتغير التابع) و بالطبع وجود نقطتين لهما نفس الإحداثى الصادى سيلغى فكرة التغير الاقترانى التى تحدثنا عنها فى النقطة السابقة ، لأن معنى وجود نقطتين أو أكثر لهما نفس الإحداثى الصادى أن الزيادة التى حدثت فى المتغير المستقل لا تتبع أى زيادة فى المتغير التابع .

ملاحظة

لو كانت درجات المتغير س كلها متساوية و رسمنا العلاقة بين المتغيرين س ، ص سنجد أن النقاط المثلة لبيانات المتغيرين تقع على خط مستقيم موازى لمحور الصادات ، و بالمثل إذا كانت درجات المتغير ص كلها متساوية فعند رسم العلاقة بين المتغيرين س ، ص سنجد أن النقاط المثلة لبيانات المتغيرين تقع على خط مستقيم موازى لمحور السينات و هنا بالطبع لا نعتبر العلاقة خطية لان فى هذه الحالة التغير الذى كل درجاته متساوية سيعتبر فى هذه الحالة ثابت و ليس متغير .

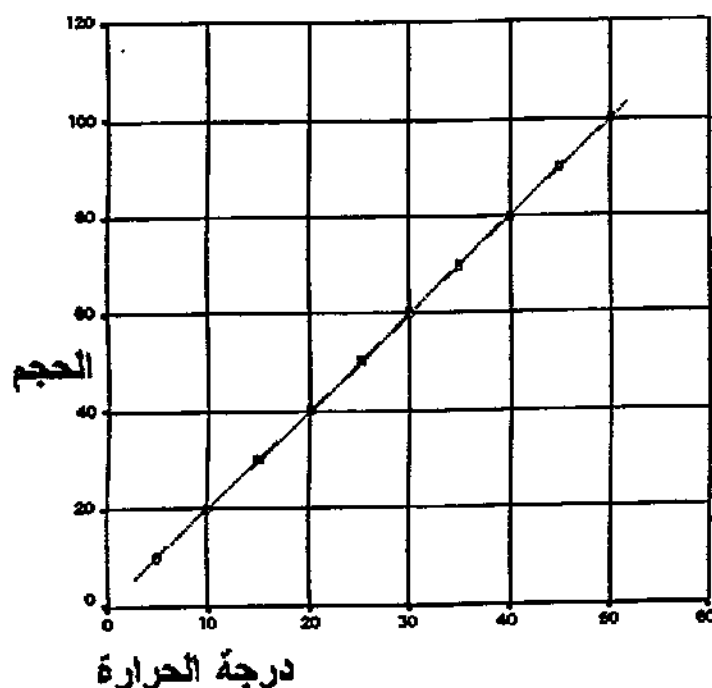
و فيما يلى مثال لكل علاقة من هذه العلاقات :

المثال الأول : علاقة خطية تامة موجبة :

فيما يلي ١٠ أزواج من البيانات لتغيري درجة الحرارة (متغير مستقل) و الحجم (متغير تابع) ($r=1$):

درجة الحرارة	٥	١٠	١٥	٢٠	٢٥	٣٠	٣٥	٤٠	٤٥
الحجم	١٠	٢٠	٣٠	٤٠	٥٠	٦٠	٧٠	٨٠	٩٠

و العلاقة بين المتغيرين تأخذ الشكل التالي:

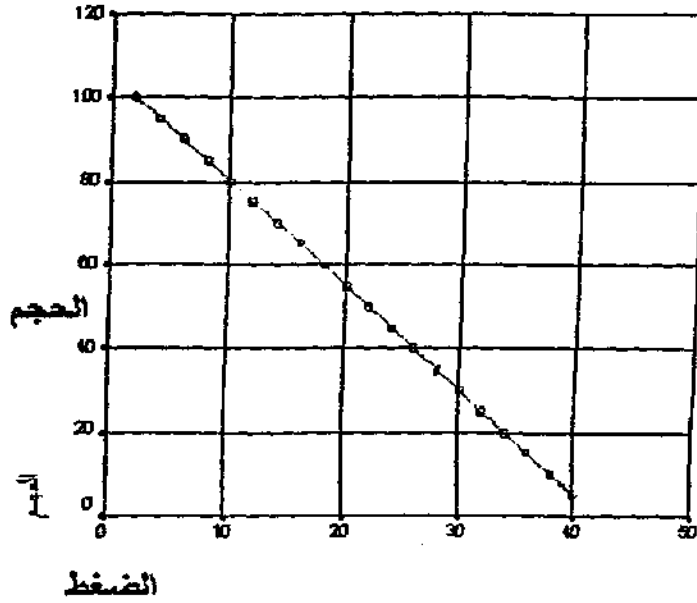


المثال الثاني : علاقة خطية قامة سالبة :

فيما يلي ٢٠ زوج من البيانات لتغيري درجة الضغط (متغير مستقل) و الحجم (متغير تابع) ($r=-1$):

الضغط	٢	٤	٦	٨	١٠	١٢	١٤	١٦	١٨	٢٠
الحجم	١٠٠	٩٥	٩٠	٨٥	٨٠	٧٥	٧٠	٦٥	٦٠	٥٥
الضغط	٢٢	٢٤	٢٦	٢٨	٣٠	٣٢	٣٤	٣٦	٣٨	٤٠
الحجم	٥٠	٤٥	٤٠	٣٥	٣٠	٢٥	٢٠	١٥	١٠	٥

و العلاقة بين المتغيرين باحد الشكل التالي



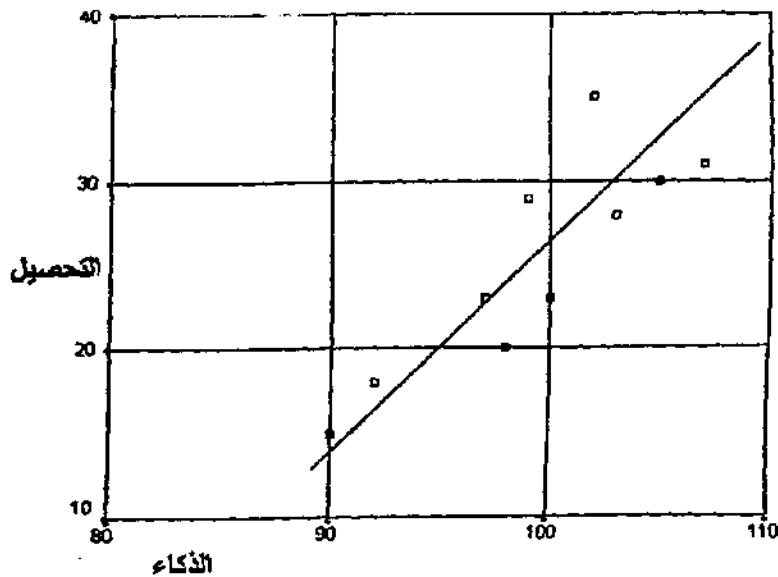
جميع النقاط تقع على خط مستقيم

المثال الثالث : علاقة خطية موجبة (فيها $r > 0$) :

فيما يلي ١٠ أزواج من البيانات لتغيري الذكاء و التحصيل ($r = 0.858$):

الذكاء	٩٠	١٠٠	١٠٧	٩٢	٩٩	١٠٣	١٠٥	٩٨	٩٧	١١٢
التحصيل	١٥	٢٣	٣١	١٨	٢٩	٢٨	٣٠	٢٠	٢٣	٣٥

و العلاقة بين المتغيرين تأخذ الشكل التالي



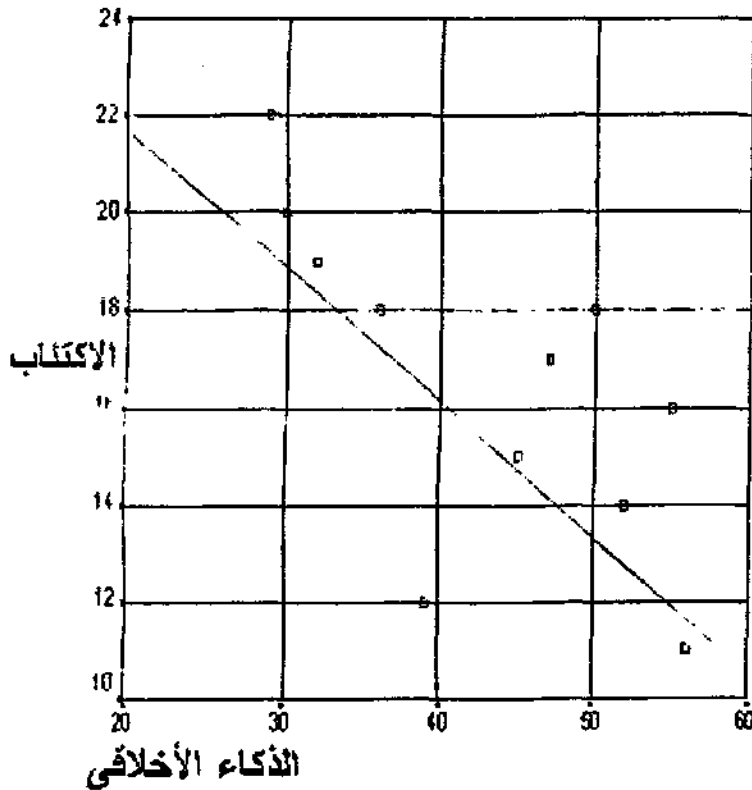
يلاحظ أن النقاط في شكل الانتشار السابق لا تقع جميعها على خط مستقيم و لكن تقترب
النقاط بصورة ملحوظة من هذا الخط لذا يمكن اعتبار العلاقة بين المتغيرين الموضحين في
الشكل علاقة خطية ، كما أنها علاقة خطية موجبة لان الزاوية المحصورة بين الخط
المستقيم و أى خط موازى للمحور الأفقى اقل من ٩٠ (الخط مائل ناحية اليمين) .

المثال الرابع : علاقة خطية سالبة (فيها $\alpha < 90^\circ$) :

فيما يلى ١١ زوج من البيانات لمتغيرى الذكاء الأخلاقى و الاكتئاب (ر= -٠,٦٨٩) :

الذكاء الأخلاقى	٣٢	٤٥	٣٠	٥٥	٢٩	٣٦	٣٩	٤٧	٥٢	٥٦	٥٠
الاكتئاب	١٩	١٥	٢٠	١٦	٢٢	١٨	١٢	١٧	١٤	١١	١٨

و العلاقة بين المتغيرين تأخذ الشكل التالى



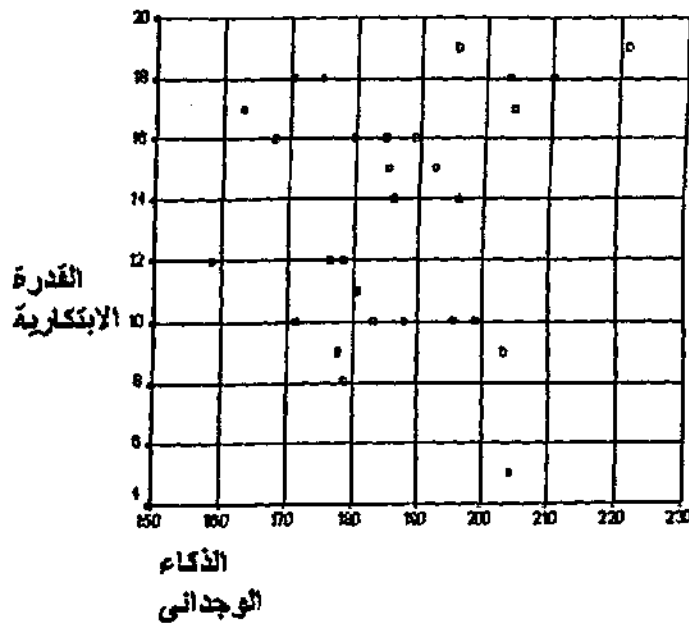
يلاحظ أن النقاط فى شكل الانتشار السابق لا تقع جميعها على خط مستقيم و لكن تقترب
معظم النقاط بصورة ملحوظة من هذا الخط لذا يمكن اعتبار العلاقة بين المتغيرين الموضحين
فى الشكل علاقة خطية ، كما أنها علاقة خطية سالبة لان الزاوية المحصورة بين الخط
المستقيم و أى خط موازى للمحور الأفقى اكبر من ٩٠ (الخط مائل ناحية اليسار) ..

المجال الخامس : علاقته بغير خطيه :

فيما يلي ٣٠ زوج من البيانات لمتغيري القدرة الإبتكارية و الذكاء الوجداني ($r=0.105$):

الذكاء الوجداني	القدرة الإبتكارية	الذكاء الوجداني	القدرة الإبتكارية
١٩٢	١٥	٢٠٤	١٨
١٨٦	١٤	٢١٠	١٨
١٦٨	١٦	١٩٩	١٠
١٩٥	١٠	١٧٧	١٢
١٧٨	٩	١٨٠	١٦
١٨٥	١٦	١٨٣	١٠
١٧٨	١٢	٢٠٣	٩
١٨١	١١	١٥٩	١٢
٢٢١	١٩	١٨٥	١٥
١٧١	١٨	١٨٣	١٠
٢٠٤	٥	١٧٩	٨
١٧١	١٠	١٩٦	١٤
١٨٨	١٠	١٩٥	١٩
١٨٩	١٦	١٧٥	١٨
٢٠٤	١٧	١٦٣	١٧

و العلاقة بين المتغيرين تأخذ الشكل التالي



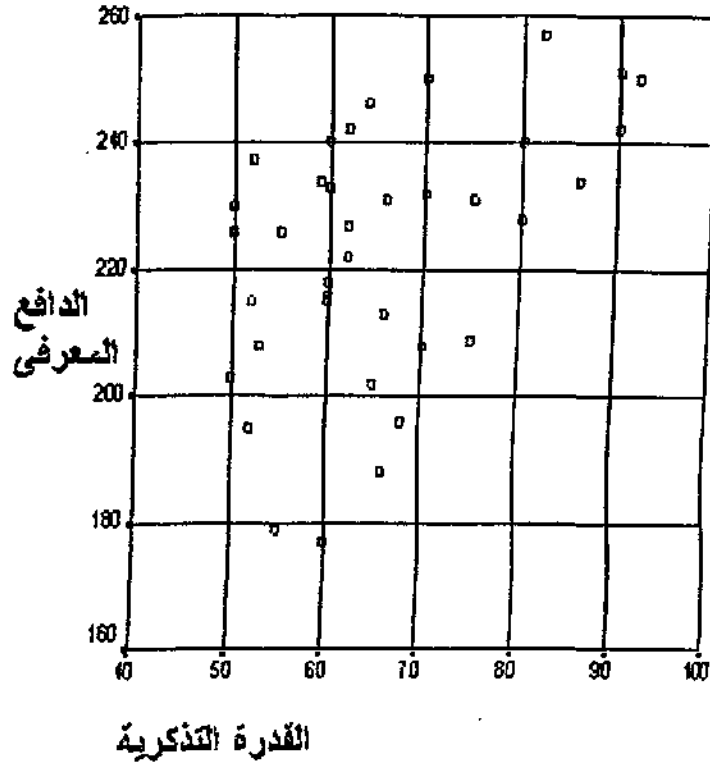
يلاحظ أن انتشار النقاط في الشكل السابق يتوزع على مساحة كبيرة بحيث تبتعد كل البعد من وقوعها معاً على خط مستقيم أو اقترابها من هذه الخط ، لذا لا يمكن اعتبار العلاقة بين المتغيرين الموضحين في الشكل علاقة خطية .

المثال السادس : مثال لعلاقة أخرى :

فيما يلي ٤٠ زوج من البيانات لتغيري القدرة التذكيرية و الدافع المعرفي ($r=0.488$):

القدرة التذكيرية	الدافع المعرفي	القدرة التذكيرية	الدافع المعرفي
٥٢	٢١٥	٦٠	٢٤٠
٧٥	٢٠٩	٧٠	٢٥٠
٦٢	٢٢٢	٦٠	٢١٦
٧٥	٢٣١	٦٨	١٩٦
٦٥	٢٠٢	٩٠	٢٤٢
٨٠	٢٢٨	٦٢	٢٤٢
٥٢	١٩٥	٧٠	٢٣٢
٦٦	١٨٨	٦٦	٢١٣
٩٢	٢٥٠	٦٢	٢٢٧
٧٠	٢٠٨	٥٠	٢٢٦
٨٢	٢٥٧	٩٠	٢٥١
٥٠	٢٠٣	٥٩	٢٣٤
٦٠	٢١٥	٦٠	١٧٧
٨٠	٢٤٠	٥٢	٢٣٧
٦٠	٢٣٣	٥٠	٢٣٠
٩٠	٢٥١	٦٠	٢١٨
٥٥	٢٢٦	٨٦	٢٣٤
٦٢	٢٤٢	٦٤	٢٤٦
٥٥	١٧٩	٦٠	٢١٥
٥٣	٢٠٨	٦٦	٢٣١

و العلاقة بين المتغيرين تأخذ الشكل التالي :



يلاحظ أن الحكم على خطية العلاقة من شكل الانتشار السابق يكون صعب نسبياً ، فالبعض قد يقرر بوجود علاقة خطية على أساس أن انتشار النقاط حول الخط المستقيم يشغل مساحة أقل بصورة ملحوظة من مساحة المستوى الذي يحد بيانات المتغيرين ، و لكن قد يحكم البعض الآخر بعدم خطية العلاقة و مبررهم في ذلك هو انتشار النقاط و بعدها بصورة ملحوظة عن الخط المستقيم .

لذلك فإن الاعتماد على شكل الانتشار وحده في الحكم على خطية العلاقة ليس كافياً ، فشكل الانتشار *Scatter Gram* يعد مؤشر مبدئي لخطية العلاقة فإذا وضح منه وضوحاً كبيراً أن النقاط تقع على خط مستقيم (مثل المثالين الأول و الثاني) ، أو تقترب من خط مستقيم (مثل المثالين الثالث و الرابع) ، هنا يمكن الحكم على خطية العلاقة ، و كذلك إذا وضح وضوحاً كبيراً أن النقاط تفتشر و تبتعد كثيراً عن الخط المستقيم بحيث تشغل مساحة في المستوى تشبه الدائرة (مثل المثال الخامس) هنا يمكن الحكم على عدم خطية العلاقة ، أما إذا ساور الباحث الشك في خطية العلاقة من خلال شكل الانتشار كما في المثال السادس هنا

لابد من اللجوء إلى اختبار آخر فاصل يحكم على خطية العلاقة من عدمها ، ويمكن توضيح هذه الاختبار التالي:

اختبار الحكم على خطية العلاقة:

يتم الاعتماد على تحليل التباين البسيط في الحكم على خطية العلاقة بين المتغيرين ، و تتأثر خطوات حساب تحليل التباين البسيط في هذه الحالة بوجود تكرار لدرجات المتغير المستقل من عدمه التالي :

أ: الحالة الأولى : عدم وجود تكرار لدرجات المتغير المستقل :

و في هذه الحالة يتم التعرف على خطية العلاقة من خلال النسبة الفائية (ف) و التي يمكن حسابها من القانون التالي:

$$ف = \frac{\text{التباين الخطي}}{\text{تباين البواقي}} \dots\dots (٩-٢)$$

ويمكن حساب كل من التباين الخطي و تباين البواقي التالي:

$$\text{التباين الخطي} = \frac{\text{مجموع المربعات الخطية}}{١} \dots\dots (١٠-٢)$$

$$\text{مجموع المربعات الخطية} = \frac{\text{مجموع المربعات الخطية}}{\text{مجموع المربعات الخطية}} \dots\dots (١١-٢)$$

$$\text{تباين البواقي} = \frac{\text{مجموع مربعات البواقي}}{٢-١} \dots\dots (١٢-٢)$$

$$\text{مجموع مربعات البواقي} = \text{مجموع المربعات الخطية} - \text{مجموع المربعات الخطية} \dots\dots (١٣-٢)$$

حيث : ١٠ درجة حرية التباين الخطى ، ن-٢ : درجات الحرية لتباين البواقي .
ن: عدد أزواج بيانات المتغيرات ، س ، ص درجات المتغيرين المستقل و التابع على الترتيب
، م ، م متوسط درجات المتغيرين المستقل و التابع على الترتيب.
مج س ، مج ص مجموعات درجات المتغيرين المستقل و التابع على الترتيب.
مثال (٢-٢): الجدول التالى يبين ٢٠ زوج من درجات متغيرى حب الاستطلاع و الدافعية للتعلم ، و المطلوب التحقق من خطية العلاقة بين المتغيرين :

حب الاستطلاع	الدافعية للتعلم	حب الاستطلاع	الدافعية للتعلم
١٥	٧٠	٢٢	٦٠
١٧	٧٣	١٠	٥٠
٢٠	٧٥	٧	٦٨
٢٣	٥٥	١١	٥٥
١٤	٥٤	٢٦	٧٢
٢١	٨٦	١٣	٦٩
٢٤	٧٠	٢٩	٩٢
١٦	٦٠	٩	٦٥
٢٥	٧٠	٢٧	٦٦
١٢	٦٠	١٩	٧٠

الحل:

نتعرف مبدئياً على شكل انتشار النقاط الممثلة لبيانات المتغيرين التالى:

* يمثل العدد ١ درجة الحرية للتباين الخطى و هو عبارة عن عدد المتغيرات الكلية الداخلة فى تحليل التباين البسيط مطروحاً منها ١ و حيث أن عدد المتغيرات الداخلة ، و فى هذه الحالة التى نستخدم فيها تحليل التباين فى التحقق من خطية العلاقة بين متغيرين تكون عدد المتغيرات ٢ و بالتالى درجات الحرية = ٢-١ = ١
** تمثل القيمة ن-٢ درجة الحرية لتباين البواقي و هو عبارة عن عدد أزواج بيانات المتغيرين (عدد أفراد العينة) مطروحاً منه عدد المتغيرات الكلية الداخلة و حيث أن عدد المتغيرات الداخلة ٢ ، و بالتالى درجات الحرية = ن-٢ .

$$\begin{aligned}
& 2(18-12) + 2(18-23) + 2(18-20) + 2(18-17) + 2(18-15) + 2(17-70) \times (18 \\
& -10) + 2(18-22) + 2(18-12) + 2(18-25) + 2(18-16) + 2(18-24) + 2(18-21) + \\
& 2(18-9) + 2(18-29) + 2(18-13) + 2(18-26) + 2(18-11) + 2(18-7) + 2(18 \\
& -19) + 2(18-27) + \\
& 509,17 = 812 \div 2/143 \neq \\
& \text{درجة حرية التباين الخطي} = 1
\end{aligned}$$

$$509,17 = \frac{509,17}{1} = \text{من المعادلة (2-10) التباين لخطي}$$

الخطوة الثالثة : حساب تباين البواقي التالي:

$$\begin{aligned}
& \text{أ- من المعادلة (2-13) : مجموع مربعات البواقي} = (67-75)^2 + (67-73)^2 + (67-70)^2 + \\
& (67-60)^2 + (67-70)^2 + (67-60)^2 + (67-70)^2 + (67-86)^2 + (67-54)^2 + (67-55)^2 + \\
& (67-92)^2 + (67-69)^2 + (67-72)^2 + (67-55)^2 + (67-68)^2 + (67-50)^2 + (67-60)^2 + (67 \\
& -509,17 - (67-70)^2 + (67-66)^2 + (67-65)^2 + (67 \\
& 1540,83 = 509,17 - 2050 = \\
& \text{درجة حرية البواقي} = 18 = 20 - 2
\end{aligned}$$

$$85,60 = \frac{1540,83}{18} = \text{من المعادلة (2-12) تباين البواقي}$$

الخطوة الرابعة : حساب النسبة الفائية من المعادلة (2-9) :

$$F = \frac{\text{التباين الخطي}}{\text{تباين البواقي}} = \frac{509,17}{85,60} = 5,948$$

و بالبحث عن ف الجدولية عند درجتى حرية 1 ، 18 للبسط و المقام على الترتيب نجد أنها :

ف الجدولية = 8,29 عند مستوى دلالة 0,01 .

ف الجدولية = 4,41 عند مستوى دلالة 0,05

ف المحسوبة (٥,٩٤٨) > ف الجدولية (٨,٢٨٥) عند مستوى ٠,٠١ .

ف المحسوبة (٥,٩٤٨) < ف الجدولية (٤,٤١) عند مستوى ٠,٠٥ .

و بالتالى فان العلاقة بين المتغيرين علاقة خطية بمستوى من الثقة يصل إلى ٩٥ ٪ .

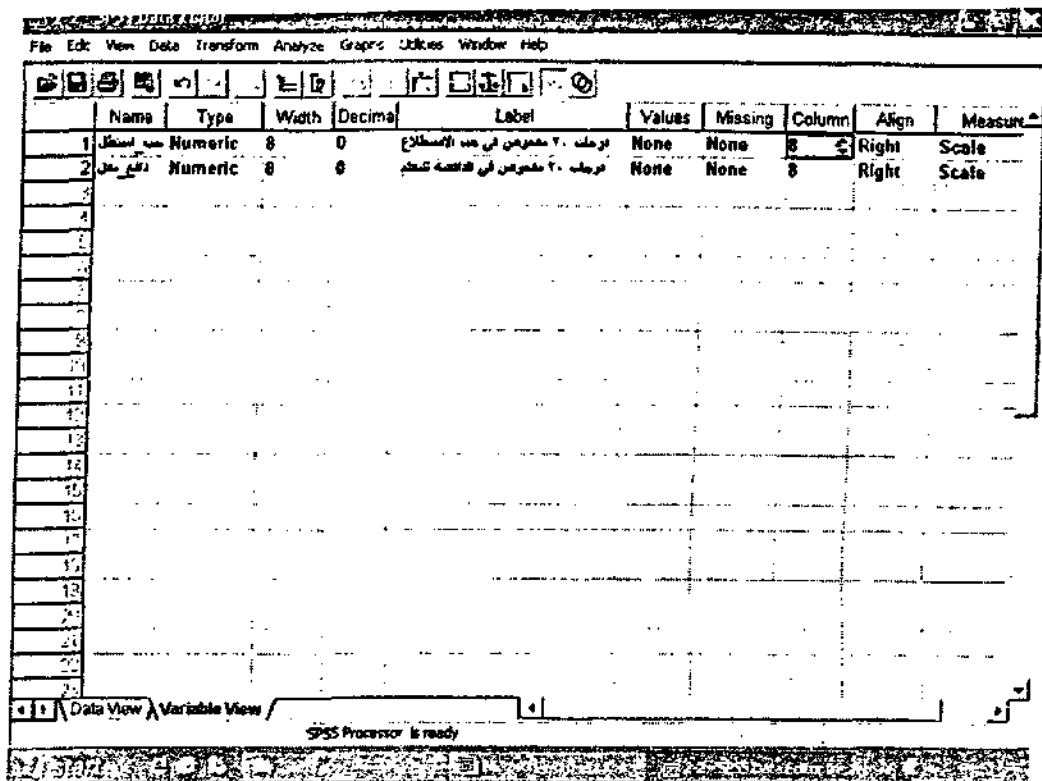
استخدام spss :

رأينا فى الحل اليدوى السابق أن التحقق من خطية العلاقة يأتى من خلال تحليل التباين البسيط الذى يعطينا قيمة ف و التى فى ضوءها نتحقق من وجود علاقة خطية من عدمه ، أما فى الحل الإلكترونى فان قيمة ف لا يتم الحصول عليها من خلال تحليل التباين بصورة مباشرة ، و لكن من خلال تحليل الانحدار الذى يعطى جدولاً مخصصاً لقيمة ف ، و كذلك يعطى دلالة ف و الذى على أساسه أتتحقق من وجود علاقة خطية من عدمه .

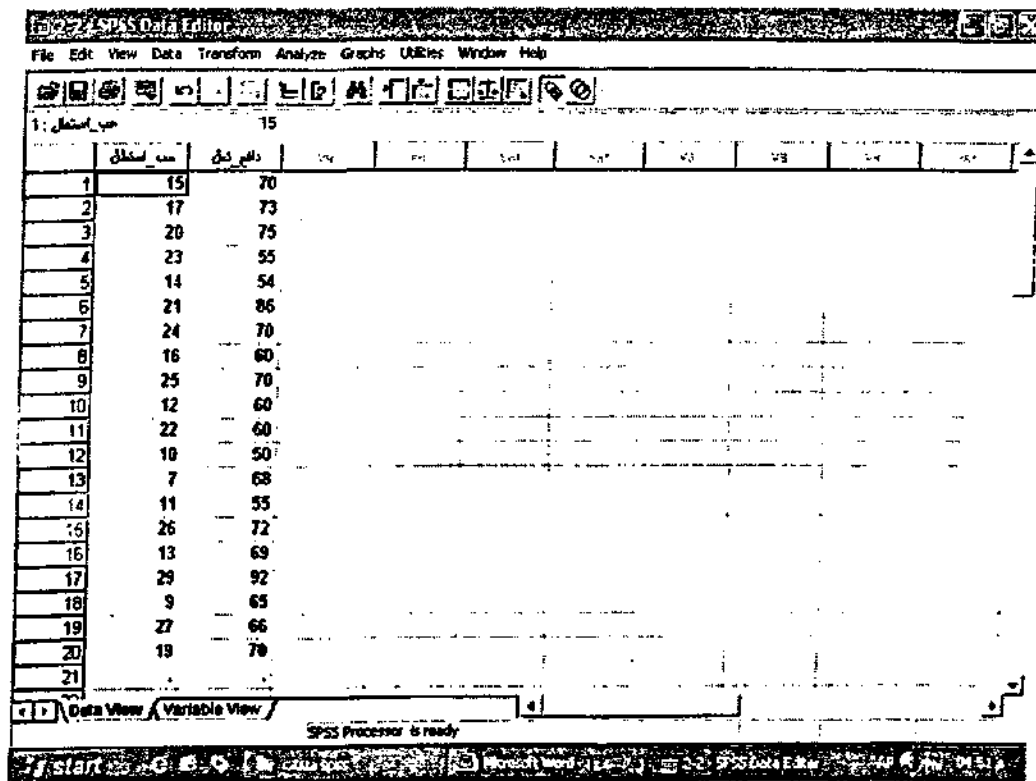
لذلك فعند عدم وجود تكرار لدرجات المتغير المستقل فان خطوات التحقق من العلاقة الخطية الكترونياً هى نفسها خطوات تحليل الانحدار التى سيتم عرضها فى موضع لاحق من هذا الكتاب و يمكن عرضها التالى:

الخطوة الأولى : تحديد خصائص كل من المتغيرين التابع و المستقل ، و ذلك بفتح شاشة *Variable View* و تحديد هذه الخصائص الموضحة أيضاً بالشاشة :

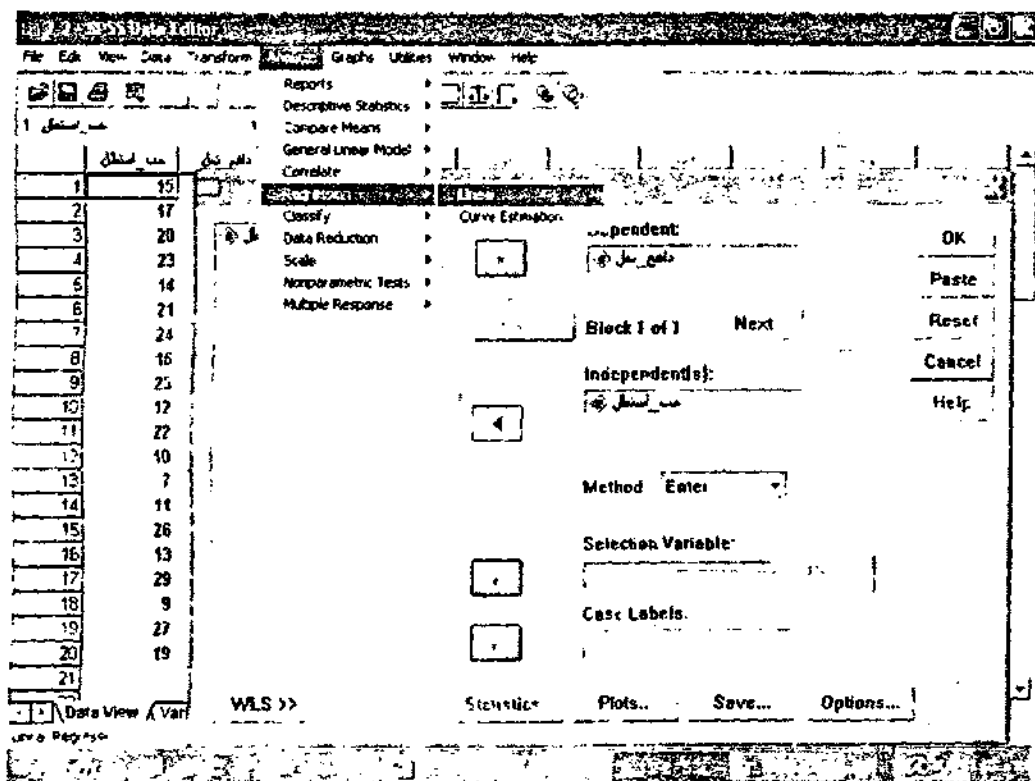
الاسم	النوع	حجم المتغير	المواضع المشترية	بطاقة المتغير	الأكواد	القيم المفقودة	عرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
حب_استطل	رقمى	٨	٠	درجات ٢٠ مفحوص فى حب الاستطلاع	لا يوجد	لا يوجد	٨	يدين	متدرج
دافع_تعلم	رقمى	٨	٠	درجات ٢٠ مفحوص فى الدافعية للتعلم	لا يوجد	لا يوجد	٨	يميز	متدرج



الخطوة الثانية : الانتقال إلى شاشة *Data View* ، ثم كتابة البيانات الإحصائية في العمودين "حب استطل" ، "دافع عمل" كما هو موضح بالشكل :



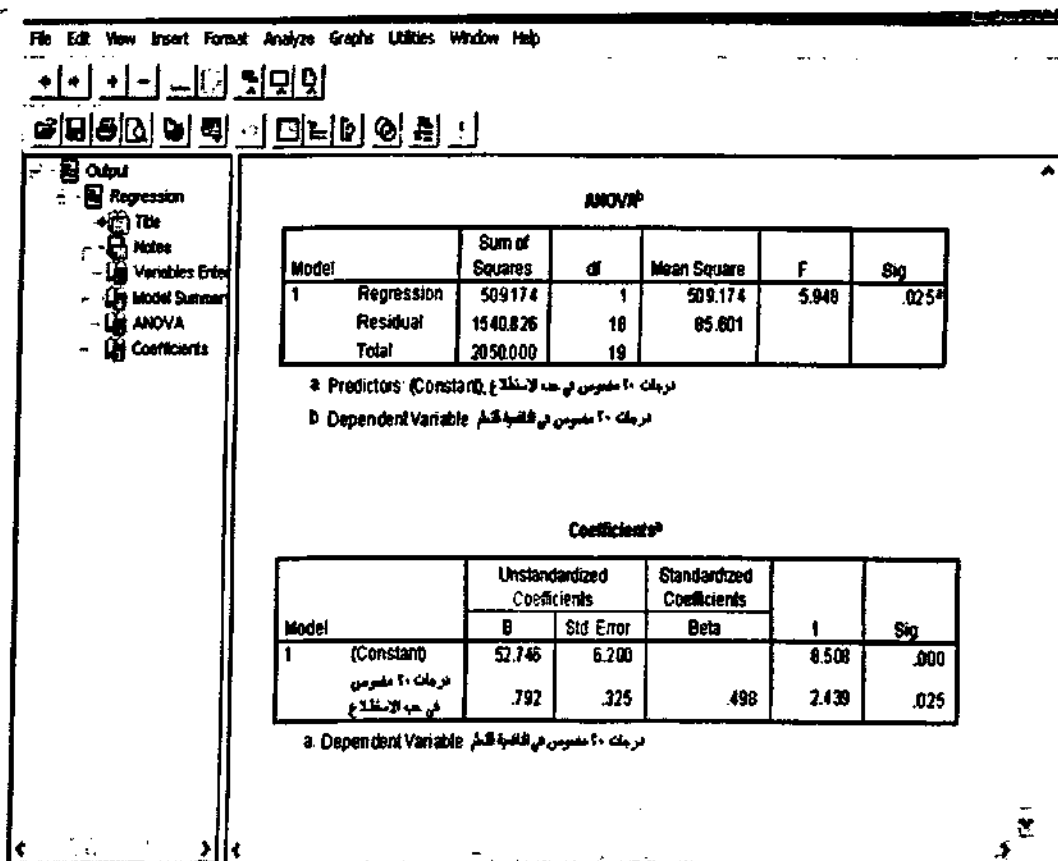
الخطوة الثالثة : من سطر الأوامر *Analyze* نختار الأمر *Regression* ثم الأمر الفرعي *Linear...* سيظهر مربع حوار ندرج متغير البيانات "دافع-تعل"، إلى المربع المسمى *Dependent* ثم ندرج متغير البيانات "حب-استطل"، إلى المربع المسمى *Independent(S)* ، و نبقى على نوع الإدخال *Enter* . و هناك اختيارات أخرى في مربع الحوار و لكن التحديدات السابقة تفي بالغرض و هو كما موضح بالشكل :



تدريب

حاول أن تجرب الاختيارات الأخرى في مربع الحوار السابق لترى ما فيها

الخطوة الرابعة : بعد الضغط على الزر *OK* نحصل على عدة معلومات إحصائية عن العلاقة بين المتغيرين . ما يهمنا فيها هو جدول تحليل التباين (*Anova*) الموضح بالشاشة :



يلاحظ من جدول تحليل التباين أن مجموع المربعات الخطية (Regression) وكذلك مربعات البواقي وكذلك درجات الحرية الخاصة بالتباين الخطي و تباين و البواقي هي نفس القيم التي تم التوصل إليها يدوياً ، و بالتبعية نجد أيضاً أن قيمة $F=5.948$ وهي نفس القيمة التي تم التوصل إليها يدوياً .

كما يلاحظ أن دلالة $F = 0.025$ و هذا يعني رفض الفرض الصفري عند مستوى 0.05 مما يعني وجود علاقة خطية بين متغيري حب الاستطلاع و الدافع للتعلم بنسبة ثقة تصل إلى ٩٥ % .

ويمكن تلخيص الخطوات السابقة في الجدول الآتي :

مصدر التباين	مجموع المربعات	درجات الحرية	التباين	ف	الدلالة
الخطية	٥٠٩,١٧	١	٥٠٩,١٧	٥,٩٤٨	٠,٠٥
البواقي	١٥٤٠,٨٣	١٨	٨٥,٦٠		

ب) الحالة الثانية : وجود تكرار لدرجات المتغير المستقل :

عندما تتكرر الدرجات على المتغير المستقل ، فإن كل درجة مكررة من المتغير المستقل سيقابلها عدد من الدرجات في المتغير التابع ويكون هذا العدد هو نفسه عدد تكرار الدرجة ، مثلاً إذا تكررت الدرجة ٧ على المتغير المستقل ٣ مرات فإن الدرجة ٧ سيقابلها ٣ قيم للمتغير التابع مثلاً (٢٧ ، ١٦ ، ١٤) ، و بالتالي و في ضوء هذه الفكرة يمكن تقسيم درجات المتغير المستقل إلى مجموعات بحيث كل درجة مكررة تعد مجموعة في حد ذاتها و نجرى تحليلاً لتباين المتغير التابع على هذه المجموعات (و هو نوع من تحليل التباين البسيط) ، و في هذه الحالة يتم الحصول على قيمتين للنسبة الفائية التالي:

$$\text{النسبة الفائية الخطية} = \frac{\text{التباين الخطي}}{\text{التباين داخل المجموعات}} \dots (٢-١٤)$$

التباين الخطي يتم حسابه بنفس الطريقة في حالة الدرجات غير المكررة للمتغير المستقل و بدرجات حرية ١ كما سبق إيضاحه من المعادلة (٢-١٠) .

أما التباين داخل المجموعات فهو تباين الخطأ و يتم حسابه من القانون :

$$\text{التباين داخل المجموعات} = \frac{\text{مجموع (ص-م) (م-م') / (م-م') - \text{مجموع (ص-م) (م-م')}}{ن-ك} \dots (٢-١٥)$$

حيث يمثل البسط مجموع المربعات داخل المجموعات ، أما المقام فيمثل درجات الحرية .

$$\text{النسبة الفائية غير الخطية} = \frac{\text{التباين غير الخطي}}{\text{التباين داخل المجموعات}} \dots (٢-١٦)$$

التباين غير الخطي يمكن حسابه من القانون :

$$\text{التباين غير الخطي} = \frac{\text{مجموع (ص-م) (م-م') - مجموع المربعات الخطية}}{٢-ك} \dots (٢-١٧)$$

حيث يمثل البسط مجموع المربعات غير الخطية ، أما المقام فيمثل درجات الحرية و الرموز التالي:

ص درجات المتغير التابع ، م' متوسط درجات كل مجموعة فرعية في المتغير التابع ص طبقاً لتصنيفهم على المتغير المستقل ، م' متوسط كل الدرجات على المتغير التابع و هي تقابل المتوسط العام (أو المتوسط الوزني) في تحليل التباين .

ن/ عدد الدرجات أو البيانات في كل مجموعة فرعية .

ك عدد المجموعات الفرعية في ضوء تصنيفهم على المتغير المستقل .

ك- ٢ هي درجات الحرية للتباين غير الخطي .

ن عدد أزواج بيانات المتغيرين .

مثال (٢-٢) : سنقوم بالتحقق من خطية العلاقة بين المتغير المستقل (القدرة التذكيرية) ، و المتغير التابع (الدافع المعرفي) و المطروحين في المثال السادس و الذي تم عرض شكل انتشار النقاط الممثلة لبيانات المتغيرين ، و لم نصل من شكل الانتشار إلى قرار بخصوص خطية العلاقة ، و حيث أن بيانات المتغير المستقل هي بيانات مكررة لذلك نتبع الخطوات التالية في التحقق من خطية العلاقة :

الطريقة اليدوية:

الخطوة الأولى : يتم حساب التباين الخطي بنفس الطريقة التي حسبنا بها في البيانات غير المكررة للمتغير المستقل في المثال السابق من المعادلة (٢-١٠) ، و هي في المثال الحالي = ٣٧٧٢,٧٦٧ . و هو نفسه مجموع المربعات الخطية .

تدريب

حاول أن تثبت نتيجة الخطوة الأولى

الخطوة الثانية: إيجاد التباين داخل المجموعات التالي:

$$\text{البسط} = \text{مج}(\text{ص}-\text{م}')^2 - \text{مج}(\text{ن})'(\text{م}'-\text{م}')^2$$

الحد الأول: مج (ص- م') يتم إيجاده بنفس الطريقة التي حسبناه بها في المثال السابق

و هو = ١٥٨٣٢,٩٩ ، حيث م' = ٢٢٣,٩٧ .

الحد الثاني: $\text{مج/ن}^1(\text{م}^1\text{ـم}^1)$ هو مجموع أرقام العمود الأخير في الجدول التالي:

س	ن	درجات ص	م	م	ن ¹ (م ¹ ـم ¹)
٥٠	٣	٢٣٠/٢٢٦/٢٠٣	٢١٩,٦٧	٤,٣-	١٨,٥١٨
٥٢	٣	٢٣٧/١٩٥/٢١٥	٢١٥,٦٧	٨,٣-	٦٨,٩٤٥
٥٣	١	٢٠٨	٢٠٨	١٥,٩٧-	٢٥٥,٠٤
٥٥	٢	١٧٩/٢٢٦	٢٠٢,٥	٢١,٤٧-	٤٦٠,٩٦
٥٩	١	٢٣٤	٢٣٤	١٠,٠٣	١٠٠,٦
٦٠	٧	٢١٥/٢٣٣/٢٤٠/٢١٦/١٧٧/٢١٨/٢١٥	٢١٦,٢٩	٧,٦٨-	٥٩,٠٤٨
٦٢	٤	٢٢٧/٢٤٢/٢٤٢/٢٢٢	٢٢٣,٢٥	٩,٢٨	٨٦,١١٨
٦٤	١	٢٤٦	٢٤٦	٢٢,٠٣	٤٨٥,٣٢
٦٥	١	٢٠٢	٢٠٢	٢١,٩٧-	٤٨٢,٦٨
٦٦	٣	٢٣١/٢١٣/١٨٨	٢١٠,٦٧	١٣,٣٠-	١٧٦,٩٨
٦٨	١	١٩٦	١٩٦	٢٧,٩٧-	٧٨٢,٣٢
٧٠	٣	٢٣٢/٢٥٠/٢٠٨	٢٣٠	٦,٠٣	٣٦,٣٦
٧٥	٢	٢٣١/٢٠٩	٢٢٠	٣,٩٧-	١٥,٧٦١
٨٠	٢	٢٤٠/٢٢٨	٢٣٤	١٠,٠٣	١٠٠,٦
٨٢	١	٢٥٧	٢٥٧	٣٣,٠٣	١٠٩٠,٩٨
٨٦	١	٢٣٤	٢٣٤	١٠,٠٣	١٠٠,٦
٩٠	٣	٢٥١/٢٤٢/٢٥١	٢٤٨	٢٤,٠٣	٥٧٧,٤٤
٩٢	١	٢٥٠	٢٥٠	٢٦,٠٣	٦٧٧,٥٦
المجموع					$\text{مج/ن}^1(\text{م}^1\text{ـم}^1) = ٨٥٢٢,٢٨٣$

حيث يمثل العمود س درجات المتغير المستقل مرتبة تصاعدياً و بدون تكرار ، و بالتالي فان كل درجة تمثل في حد ذاتها مجموعة فرعية. أما مجموع درجات العمود الأخير/ ن¹(م¹ـم¹) - م¹ فيمثل الحد الثاني في المعادلة المطلوبة .

و بالتالي يكون مجموع المربعات داخل المجموعات (البسط) = $٨٥٢٢,٢٨٣ - ١٥٨٣٢,٩٩ = ٧٣١٠,٧٠٧$.

أما المقام فهو درجات الحرية = ن-ك = $١٨ - ٤٠ = ٢٢$

وبالتالي فان :

$$\text{التباين داخل المجموعات} = \frac{7310,707}{22} = 332,304$$

$$\text{النسبة الفائية الخطية} = \frac{3772,767}{332,304} = 11,353$$

لحساب النسبة الفائية غير الخطية ، نستكمل باقى الخطوات :

الخطوة الثالثة : لحساب التباين غير الخطى : من المعادلة (١٧-٢) :

$$\text{البسط} = \text{مج} / \text{ن} (م' - م) - \text{مجموع المربعات الخطية}$$

و لكن الحد الأول تم إيجاده فى الخطوة الثانية ، و الحد الثانى تم إيجاده فى

$$\text{الخطوة الأولى ، إذن : البسط} = 3772,767 - 8522,283 = 4749,516$$

المقام يمثل درجات الحرية = ك - ٢ = ١٨ - ٢ = ١٦

$$\text{إن التباين غير الخطى} = \frac{4749,516}{16} = 296,845$$

الخطوة الرابعة : بعد حساب التباين غير الخطى يمكن حساب النسبة الفائية غير الخطية التالى : من المعادلة (١٦-٢)

النسبة الفائية غير الخطية =	296,845	0,893 =
	332,304	

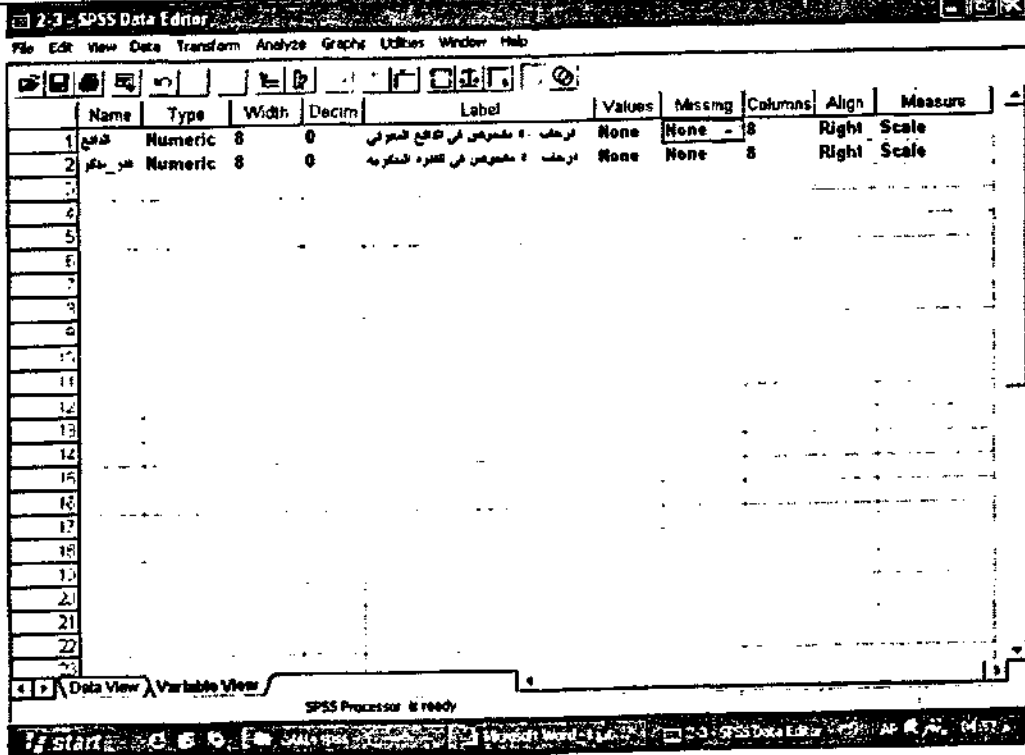
و يمكن تلخيص الخطوات السابقة فى الجدول الآتى :

مصدر التباين	مجموع المربعات	درجات الحرية	التباين	ف	الدالة
بين المجموعات	8522,283	17			
الخطية	3772,767	1	3772,767	11,353	0,01
الانحراف عن الخطية	4749,516	16	296,845	0,893	غير دالة
داخل المجموعات	7310,707	22	332,304		

استخدام spss

الخطوة الأولى : تحديد خصائص كل من المتغير المستقل (القدرة التذكيرية) ، والمتغير التابع (الدافع المعرفي) المطلوب التحقق من خطية العلاقة بينهما ، و ذلك بفتح شاشة **Variable View** وتحديد هذه الخصائص و الموضحة أيضاً بالشاشة :

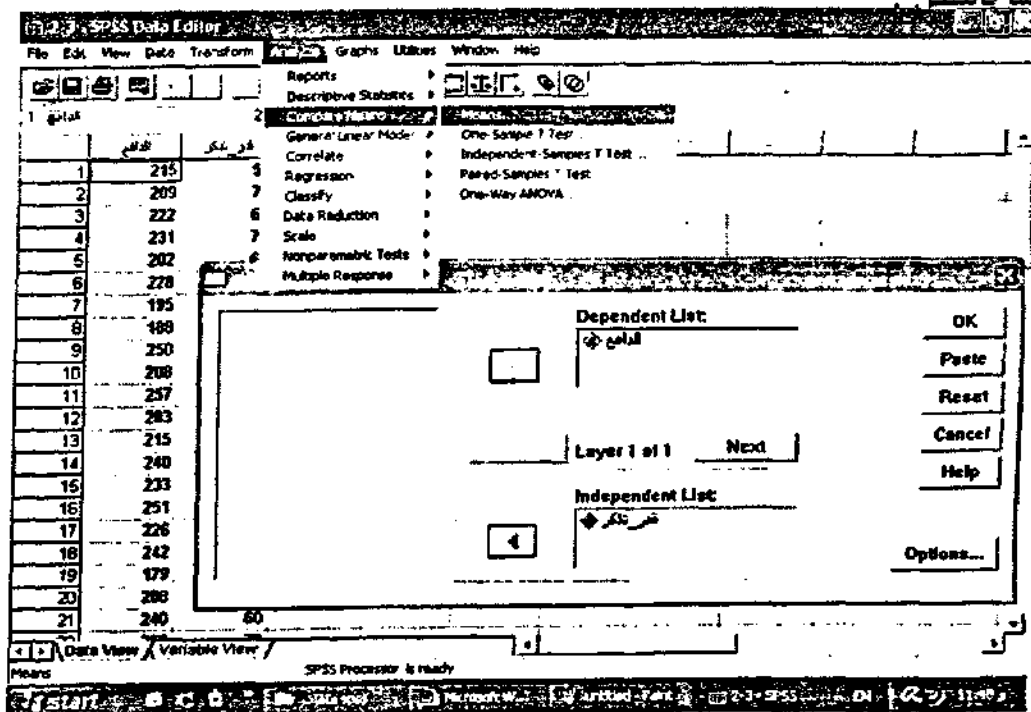
المتغير	الاسم	النوع	حجم المتغير	المواقع العشرية	بطاقة المتغير	الأكواد	القيم المقبولة	عرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
ص	الدافع	رقمي	٨	٠	درجات ٤٠ مفحوص في الدافع المعرفي	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	مترج
س	قدر تذكر	رقمي	٨	٠	درجات ٤٠ مفحوص في القدرة التذكيرية	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	مترج



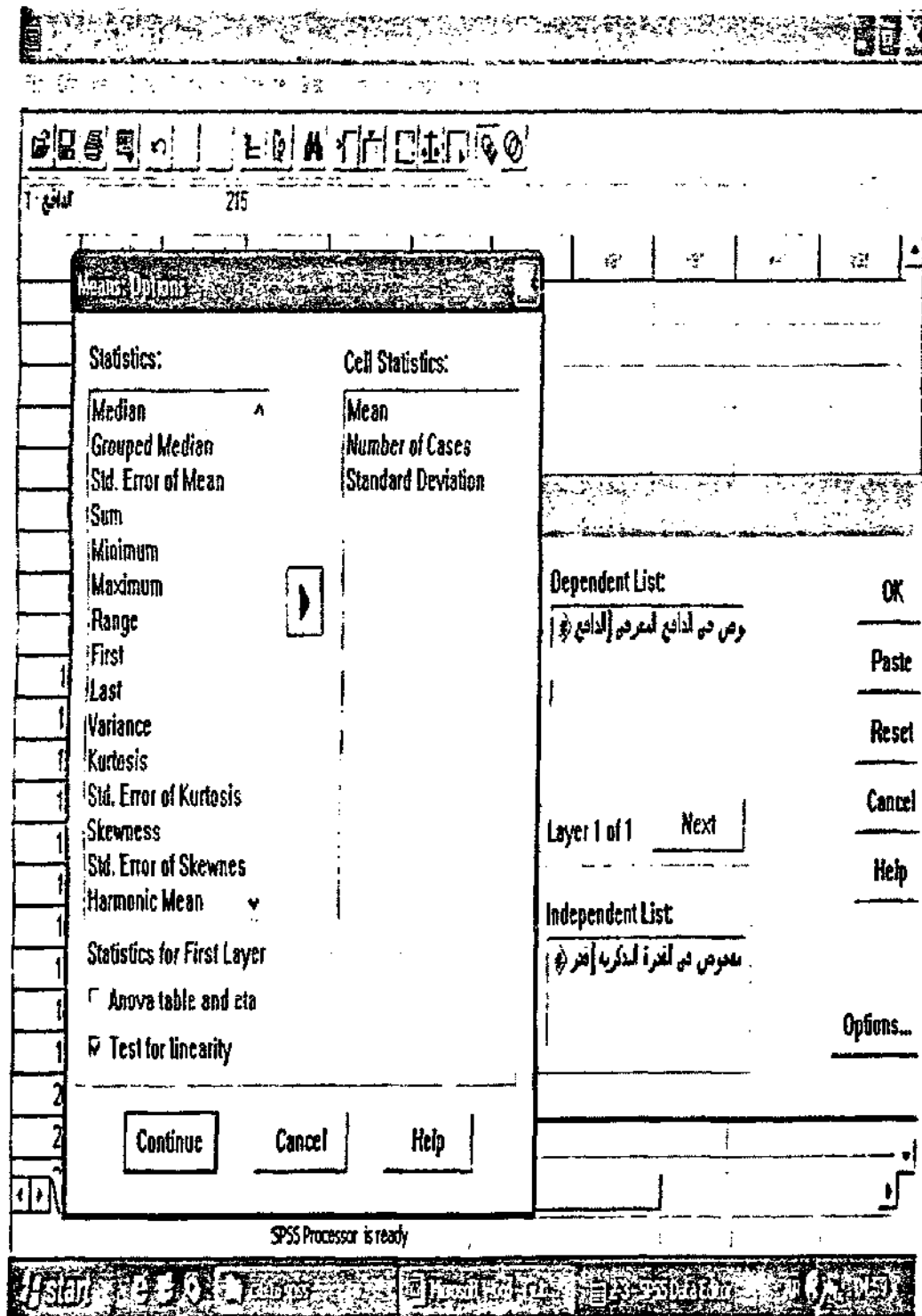
الخطوة الثانية : الانتقال إلى شاشة *Data View* ، ثم كتابة البيانات الإحصائية في العمودين "الدافع" ، "قدر تذكر" كما هو موضح بالشكل:

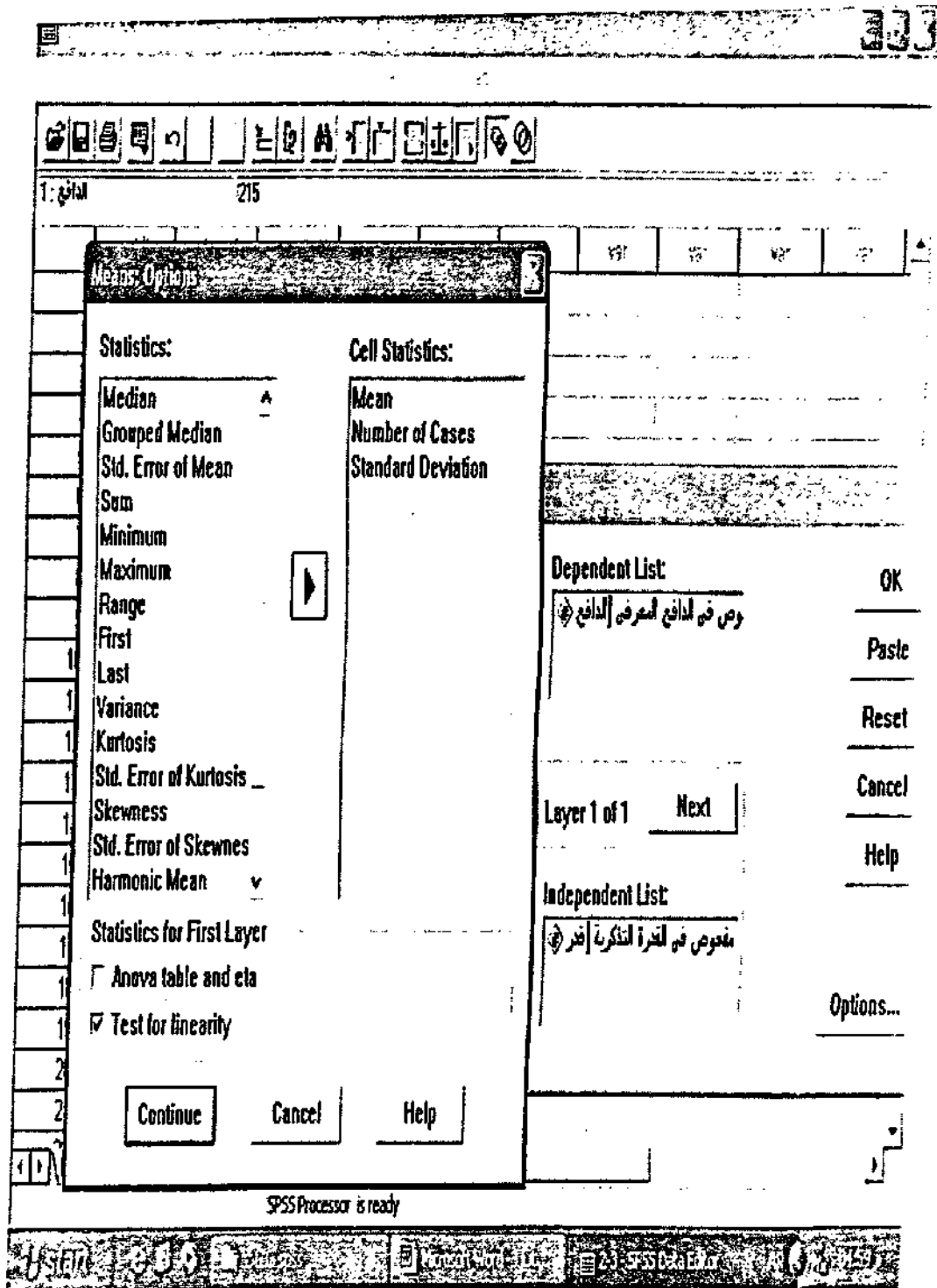
الدافع	قدر تذكر
215	52
209	75
222	62
231	75
202	65
228	80
195	52
188	66
250	92
208	70
257	82
203	50
215	60
240	80
233	60
251	90
226	55
242	62
179	65
208	53
240	60

الخطوة الثالثة : من سطر الأوامر *Analyze* نختار الأمر *Compare Means* ثم الأمر الفرعي *Means...* سيظهر مربع حوار ندرج متغير البيانات "الدافع" إلى المربع المسمى *Dependent List* ، و متغير البيانات "قدر تذكر" إلى المربع المسمى *Independent List* كما بالشكل :



الخطوة الرابعة: نضغط على الزر *Option...* يظهر مربع حوار الذى يمدنا بخيارات عديدة نختار منها ما يهمنا و هو الاختيار *Test For Linearity* ثم نضغط على الزر *Continue* لإخفاء مربع الخيارات هذا و الرجوع إلى مربع الحوار السابق فى الخطوة الثالثة كما بالشكل :





الخطوة الخامسة: بعد الضغط على الزر *OK* نحصل على معلومات كثيرة عن علاقة انحدار المتغير التابع على المتغير المستقل منها نتيجة التحقق من خطية العلاقة بين المتغيرين من خلال جدول تحليل التباين "ف" كما بالشكل :

تاسعاً : الإحصاء البارامترى و الإحصاء اللابارامترى :

يقدم الإحصاء البارامترى أساليب إحصائية تستخدم لمعالجة بيانات تتطلب توافر شروط معينة فى توزيعها مثل الاعتدالية والتجانس والاستقلالية والعشوائية فى اختيار أفراد العينة و غيرها من الشروط الأخرى ، و يسمى الإحصاء البارامترى لأنه يهتم ببارامترات (معلومات) الأصل الكلى الذى اشتقت منه العينة ، و لذلك يسمى أيضاً بالإحصاء المعلمى، و يشير (فؤاد أبو حطب، آمال صادق، ١٩٩١، ٧٣٤) إلى أن الإحصاء البارامترى يهتم بمعلومات الأصل أى القيم العددية التى تصف التوزيع التكرارى للأصل . و يناسب الإحصاء البارامترى البيانات المسافية أى الكمية المدرجة و هناك العديد من الأساليب الإحصائية البارامترية التى تستخدم فى معالجة البيانات المسافية منها: معامل الارتباط القابعى لبيرسون واختبارات واختبار ف .

أما الإحصاء اللابارامترى فهو يقدم أساليب إحصائية بديلة تستخدم فى حالة عدم توافر الشروط اللازمة لتطبيق أساليب الإحصاء البارامترى ، فالإحصاء اللابارامترى لا يتقيد بتوزيع بيانات المجتمع الذى اشتقت منه العينة فهو لا يهتم ببارامترات الأصل الكلى و لذلك يسمى أيضاً بالإحصاء اللامعلمى ، و لذلك يشير (زكريا الشربيني، ٢٠٠١، ٩٩) إلى أن الإحصاء اللابارامترى يطلق عليه أيضاً إحصاء التوزيعات الحرة حيث أن الاعتماد عليه لا يتطلب شروطاً أو افتراضات معينة فى توزيع البيانات . و تستخدم الأساليب اللابارامترية أيضاً فى حالة البيانات الموضوعة طبقاً لمستوى القياس الرتبى و كذلك مستوى القياس الإسمى.

و لكن يشير (عبد المنعم أحمد الدردير ، ٢٠٠٦، ٣٧) إلى أن الاختبارات الإحصائية اللابارامترية يؤخذ عليها أنها أقل كفاءة و دقة من نظيرتها البارامترية و أحياناً يطلق عليها إحصاء الفرضيات الضعيفة .

و هناك العديد من الأساليب الإحصائية اللابارامترية التى تستخدم فى معالجة البيانات الرتبية و الاسمية منها: معامل ارتباط الرتب لسبيرمان ، مربع كا ، معامل ارتباط كاندال ، اختبار مان وتنى ، اختبار فريدمان ، معامل ارتباط فاي و غيرها من الأساليب اللابارامترية التى سيتم عرضها فى متن هذا الكتاب .

و جدير بالذكر أن هناك تمييز بين نوعين آخرين فى الإحصاء هما الإحصاء الوصفى و الإحصاء الاستدلالي، و سيتم التحدث عنهما بالتفصيل فى الفصلين الخامس و السادس من هذا الكتاب و من خلالهما سيتم عرض الأساليب الإحصائية البارامترية و اللابارامترية .

الفصل الثالث

جدولة البيانات الإحصائية

تتوقف طريقة جدولة البيانات الإحصائية التي يتم الحصول عليها على نوع البيانات كالتالى:

أولاً: إذا كانت البيانات الإحصائية من النوع الكيفى:

البيانات الإحصائية من النوع الكيفى قد يكون حجمها صغير جداً أو صغير أو كبير ويمكن استعراض ذلك كالتالى :-

١- **البيانات الكيفية ذات الحجم الصغير جداً** : وهى البيانات التى يقل عددها عن ٥
يساوى ٥ كما سبق أن ذكرنا و كمثال لها البيانات التالية و التى تعبر عن الحالة الاجتماعية
لخمسة معلمين بمدرسة المتشعبة الابتدائية مثلاً :

متزوج - أعزب - متزوج - متزوج - أعزب

هذا النوع من البيانات الإحصائية ذات الحجم الصغير جداً لا يحتاج إلى تنظيم لأن عدد البيانات صغير جداً فمن السهل جداً وبدون عناء أن نستخلص من المثال السابق أن هناك ثلاثة موظفين متزوجين و أن هناك اثنان أعزبان ، لذا فإن شدة صغر حجم البيانات يعطى سهولة كبيرة فى استخلاص المعلومات منها دون الحاجة إلى إعادة تنظيمها.

٢- **البيانات الكيفية ذات الحجم الصغير** : وهى البيانات التى يزيد عددها على ٥ و يقل عن ٣٠ أو يساوى ٣٠ و المثال التالى يوضح ذلك :

مثال (٣-١) : أراد أحد الباحثين التربويين أن يتعرف على متغير النوع لدى ٢٠

معلماً بمدرسة فيصل الابتدائية فحصل على البيانات التالية :

ذكر - أنثى - أنثى - أنثى - أنثى - ذكر - أنثى - أنثى - أنثى - أنثى - ذكر

- أنثى - أنثى - ذكر - ذكر - ذكر - أنثى - ذكر - ذكر - أنثى - أنثى - أنثى

يلاحظ من هذه البيانات وجود صعوبة بعض الشيء فى استخلاص معلومات من هذه البيانات بصورة مباشرة ما لم تنظم فى جدول تكرارى ، و يمكن عمل هذا الجدول بطريقتين :

الطريقة اليدوية :

الخطوة الأولى : يتم عمل جدول من ثلاثة أعمدة ، العمود الأول تسرد فيه البيانات الإحصائية بدون تكرار أما العمود الثانى يتم فيه وضع شرطة مائلة أمام البيان الذى يظهر فى التوزيع الأصلى فإذا تكرّر البيان نضع شرطة أخرى مجاورة وهكذا و عندما نصل إلى ه يتم وضع الشرطة المائلة بالعكس لكى يكون حزمة عددها ه ، وهكذا ، أما العمود الثالث فيتم فيه تحويل العلامات الموجودة فى العمود الثانى إلى أرقام فمثلاً إذا كانت العلامات هى III IIII فيتم كتابة الرقم ٨ فى العمود الثالث وهكذا ، أما العمود الرابع فهو مخصص للتكرار النسبى و الذى فيه يتم قسمة كل تكرار على المجموع الكلى للتكرارات و يضرب الناتج فى ١٠٠ ، كما فى الجدول التالى :

البيانات الإحصائية	العلامات	التكرار	التكرار النسبى
ذكر	III IIII	٨	$\%40 = 8 \div 20$
أنثى	II IIII IIII	١٢	$\%60 = 12 \div 20$

الخطوة الثانية يتم حذف عمود العلامات ليصبح الجدول فى صورته النهائية مكون من ثلاثة أعمدة الأول للبيانات و الثانى للتكرار و الثالث للتكرار النسبى كما فى الجدول التالى

البيانات الإحصائية	التكرار	التكرار النسبى
ذكر	٨	$\%40$
أنثى	١٢	$\%60$

ملاحظة

قد يقول قائل ما أهمية الجدول التكرارى فسهولة يمكن عد الذكور (٨) و الإناث (١٢) ، و الرد على ذلك بالقول أنك يكفى أن تقارن البيانات كما هى معروضة فى صورتها الأولية المباشرة و الجدول الأخير الذى تم التوصل إليه فمجرد النظر إلى هذا الجدول مباشرة سنعرف المعلومة بدلاً من حاجتنا المستمرة إلى عد البيانات فى كل مرة نريد أن نعرف فيها معلومة ، فالجدول يعطى المعلومات بصورة أسرع و ذات معنى .

استخدام spss :

الخطوة الأولى : تعريف خصائص المتغير:

إن المتغير المراد معالجته هو متغير النوع (ذكر-أنثى) ، و من ثم يتم تحديد الخصائص التالية له و الموضحة أيضاً بالشاشة :

الاسم	النوع	حجم المتغير	المواضع المشربة	بطاقة المتغير	الأكواد	القيم المقبولة	عرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
نوع معلم	نوعي	٨	لا يوجد	متغير النوع (ذكر-أنثى) لدى معلم مدرسة فيصل الابتدائية	(١، ذكر)، (٢، أنثى)	لا يوجد	٨	يمين	إسمي

SPSS Data Editor

File Edit View Data Transform Analyze Graphs Utilities Window Help

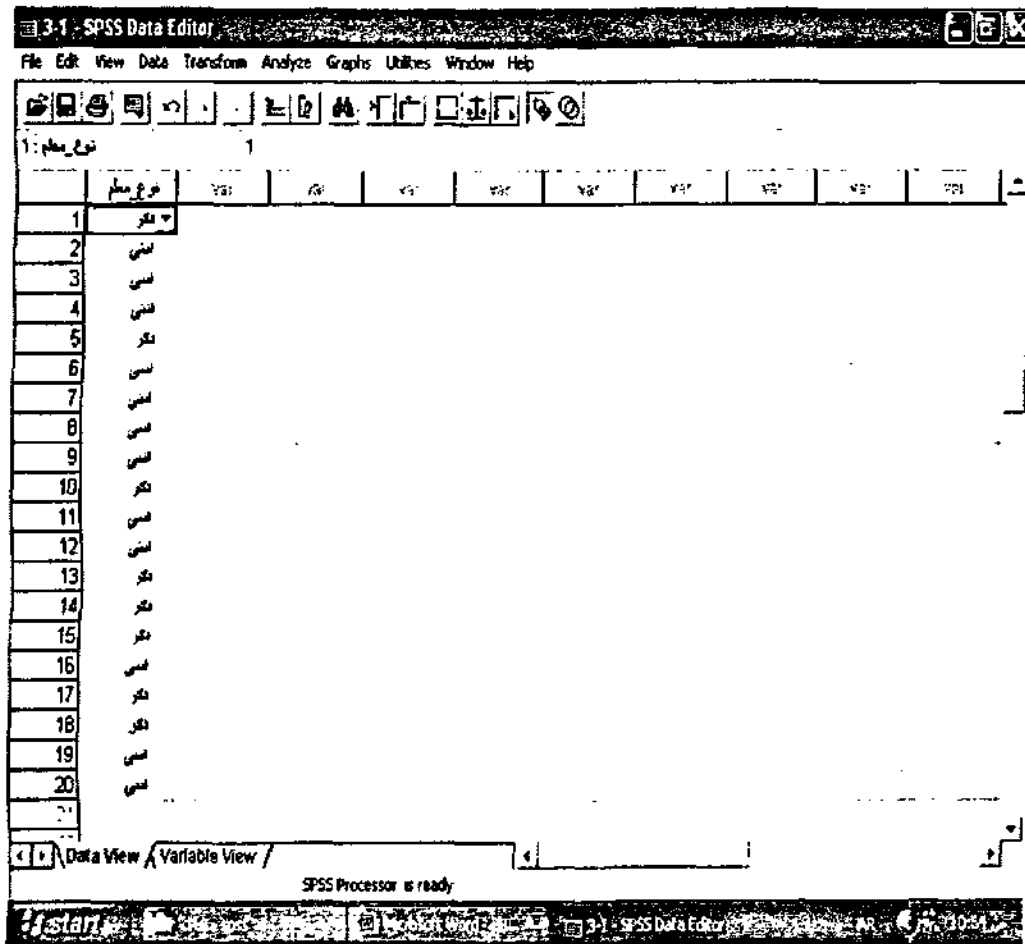
SPSS Processor is ready

Name	Type	Width	Deci	Label	Values	Missing	Column	Align	Measure
نوع معلم	String	8	0	نوع المعلم (١، ذكر، ٢، أنثى) لدى معلم مدرسة فيصل	None		8	Right	Nominal
1									
2									
3									
4									
5									
6									
7									
8									
9									
10									
11									
12									
13									
14									
15									
16									
17									
18									
19									
20									
21									
22									
23									
24									

Data View Variable View

الخطوة الثانية: التحويل إلى شاشة *variable view* وكتابة البيانات الإحصائية في

العمود الخاص " النوع " كما هو موضح بالشكل:



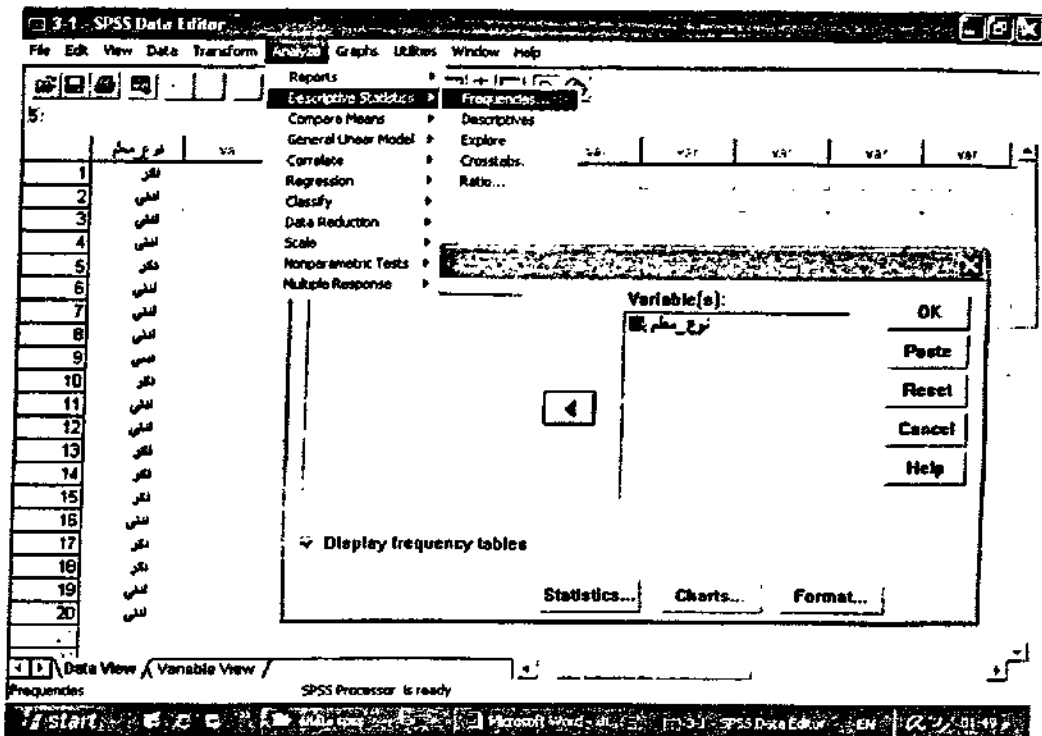
الخطوة الثالثة: من سطر الأوامر يتم اختيار الأمر :

Analyze → Descriptive Statistics → Frequencies يظهر مربع حوار يتم الضغط

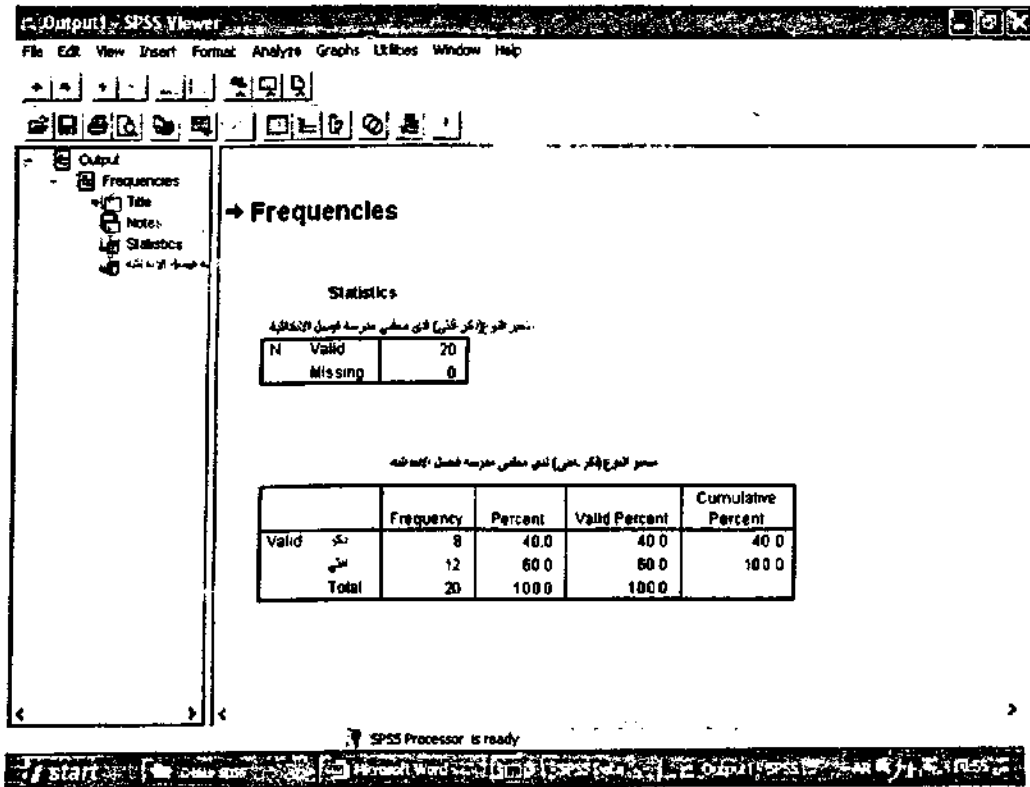
على السهم الأيمن لسحب المتغير في المربع المسمى *variable(s)* ويتم التأكد من أن

Display Frequency Tables أمامها علامة صح ثم الضغط على الفرار *Ok* كما هو موضح

بالشكل التالي :



الخطوة الرابعة بعد الضغط على الزر **Ok** الموجود في الشكل السابق تظهر صفحة النتائج و التي تحوى جدول التوزيع التكرارى كما هو موضح بالشكل التالى:



الشكل السابق يحوى جدولين الأول منهما خاص بالتأكد من صحة معالجة كافة البيانات الداخلة فى التحليل ، أما الجدول الثانى فهو جدول التوزيع التكرارى وبالرغم من تعدد خطوات الطريقة الالكترونية إلا أنها سهلة التنفيذ و موثوقة النتائج خصوصاً إذا كانت البيانات عددها كبير و بالممارسة و التدريب يكتسب الباحث و المهتم خبرة فى استخدام هذه الطريقة ، كما يلاحظ ظهور بطاقة المتغير (متغير النوع) (ذكر-أنثى) لدى معلمى مدرسة فيصل الابتدائية) فى شاشة النتائج مما جعلها أسهل فى القراءة و الفهم .

مقارنة الحل اليدوى بالحل الالكترونى : الثلاث أعمدة الأولى منه هى نفس الأعمدة التى تم التوصل إليها يدوياً .

تفسير النتيجة المتحصل عليها : استطعنا أن ننظم البيانات الإحصائية فى صورة يسهل فهمها عن طريق جدول التوزيع التكرارى فمن هذا الجدول يمكن بسهولة معرفة أن هناك ١٢ معلمة بالمدرسة و أن نسبتهم ٦٠ ٪ من العدد الكلى للمعلمين لمدرسة فيصل الابتدائية (ذكور و إناث) و فى المقابل هناك ٨ معلمين و أن نسبتهم ٤٠ ٪ من العدد الكلى للمعلمين فى المدرسة ، و بالتالى فإن الباحث أو التربوى أو المسئول فى حاجة إلى هذا النوع من الجداول حتى يحصل على معلومات أكثر وضوحاً .

٢- البيانات الكيفية ذات الحجم الكبير: و هى البيانات التى يزيد عددها على ٣٠ و هذا النوع من البيانات يصعب استخلاص المعلومات منه بصورة مباشرة و يصبح لزاماً على الباحث أو التربوى أو المسئول أن يلجأ إلى تنظيم هذه البيانات بصورة يسهل فهمها .

مثال (٢-٣): نفرض أن أحد الباحثين أراد التعرف على تقديرات ٤٢ طالباً بإحدى الفرق الجامعية فى مادة الإحصاء التربوى فحصل على تقديرات ٤٠ طالب ، و فقد تقديرات طالبين أحدهما تغيب عن حضور الامتحان ، أما الطالب الآخر فحضر و لكن بمجرد إطلاعه على الامتحان رفض الإجابة ، و بيانات الأربعين طالباً كالتالى :

جيد	جيد	مقبول	جيد	ضعيف	ممتاز	جيد جداً	جيد	مقبول	ممتاز	جيد	جيد جداً
ضعيف	ممتاز	جيد	مقبول	جيد	ممتاز	ممتاز	جيد جداً	مقبول	ضعيف	ضعيف	جيد
جداً	جيد جداً	جيد	جداً	ضعيف	ضعيف	ممتاز	جيد	جيد	ضعيف	ممتاز	ممتاز
جيد جداً	مقبول	مقبول	ممتاز	جيد جداً							

البيانات السابقة بصورتها المباشرة لا تمكننا من استخلاص أى معلومات منها ما لم تنظم وترتب فى جدول تكرارى و يمكن عمل هذا الجدول بطريقتين كالتالى:

الطريقة اليدوية :

الخطوة الأولى : ييتم إعداد الجدول التالى و الذى يتكون من ٤ أعمدة كما بالشكل :

البيانات الإحصائية	العلامات	التكرار	التكرار النسبى
ضعيف	// III	٧	$\%17,5 = 40 \div 7$
مقبول	/ III	٦	$\%15 = 40 \div 6$
جيد	III III	١٠	$\%25 = 40 \div 10$
جيد جداً	III III	٨	$\%20 = 40 \div 8$
ممتاز	IIII III	٩	$\%22,5 = 40 \div 9$
المجموع	٤٠	٤٠	$\%100$

و لى نتحقق من صحة العمل ينبغى أن يكون مجموع التكرارات هو نفسه عدد البيانات و هو فى المثال السابق ٤٠.

الخطوة الثانية : بعد ذلك يتم حذف عمود العلامات و اختزال الجدول السابق فى صورة أكثر وضوحاً كالتالى:

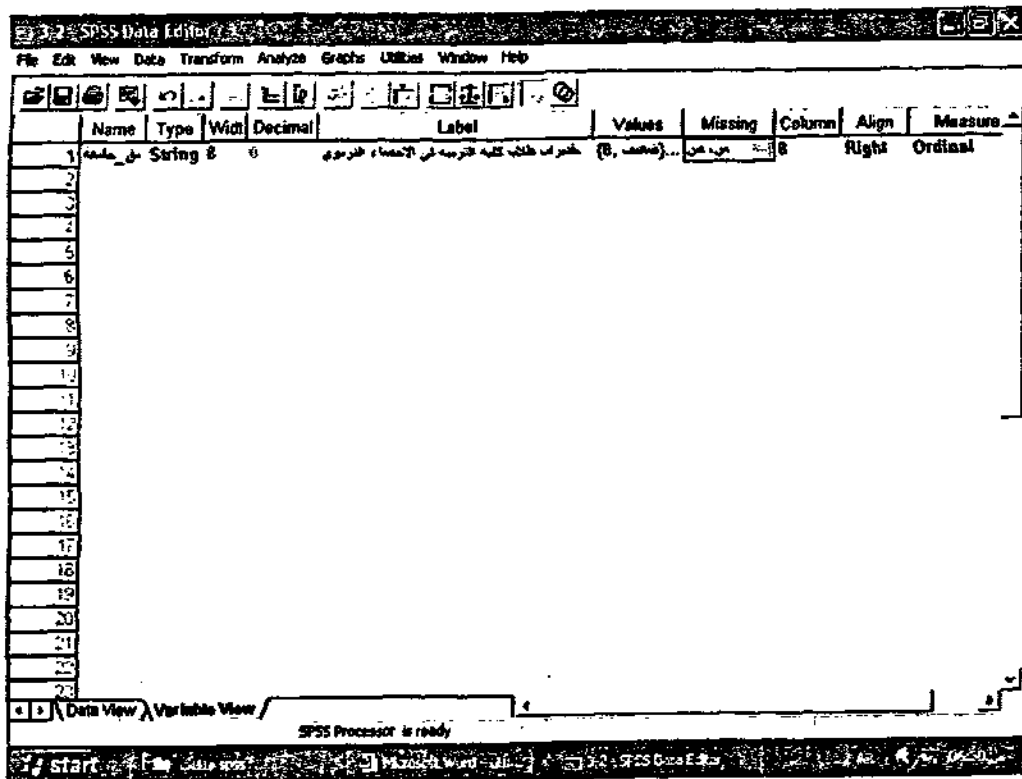
البيانات الإحصائية	التكرار	التكرار النسبى
ضعيف	٧	$\%17,5$
مقبول	٦	$\%15$
جيد	١٠	$\%25$
جيد جداً	٨	$\%20$
ممتاز	٩	$\%22,5$
المجموع	٤٠	$\%100$

استخدام spss :

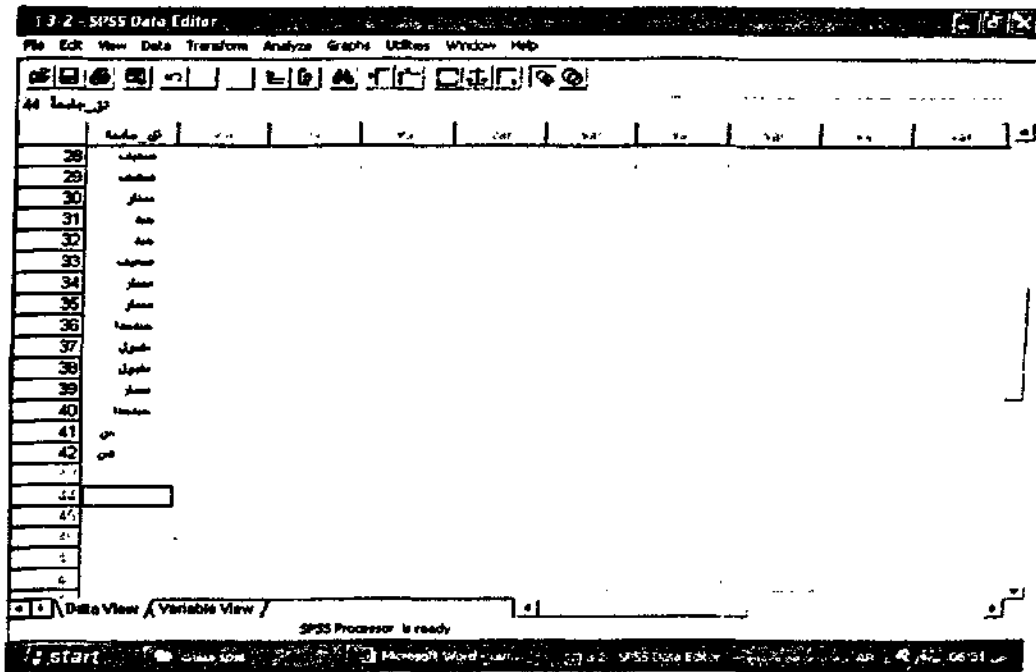
الخطوة الأولى : تحديد خصائص المتغير المطلوب معالجة بياناته : وذلك بفتح شاشة

variable view و تحديد هذه الخصائص التالية و الموضحة أيضاً بالشاشة :

الاسم	النوع	حجم المتغير	الموقع المخرية	بطاقة المتغير	الأكواد	القيم المفقودة	عرض الأعمدة	المحاكاة	مستوى القياس
تق-جامعة	نوعي	8	لا يوجد	تقديرات طلاب كلية التربية في الإحصاء التربوي	(٠)، (١)، (٢)، (٣)، (٤)، (ممتاز)	(س)، (ف)، (ص)، (مقبول)، (الإجابة)	A	يمن	رتبي

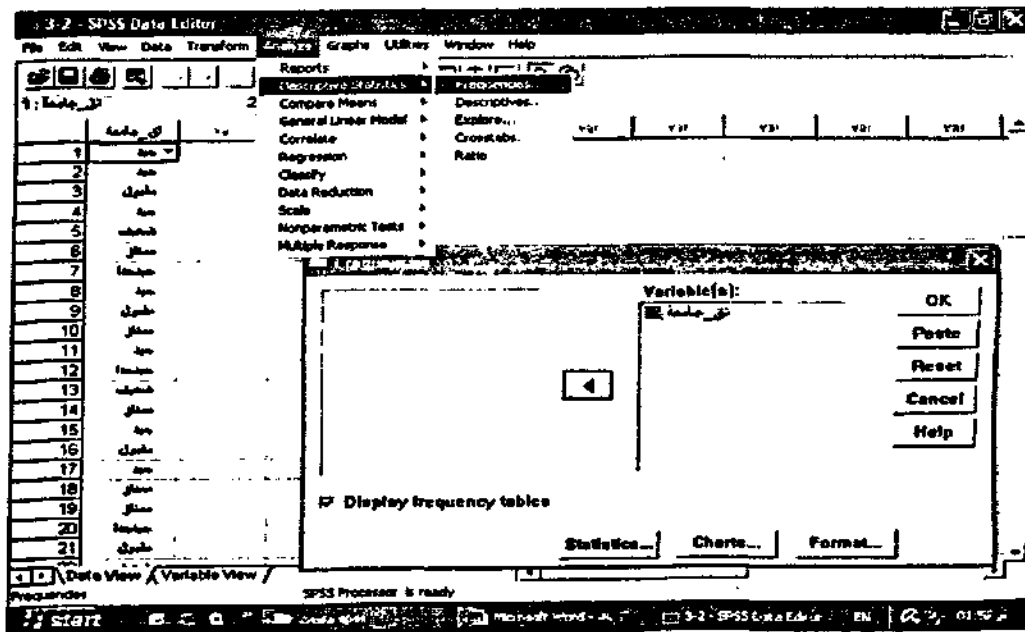


الخطوة الثانية: يتم الانتقال إلى شاشة *data view* ثم تفريغ البيانات الإحصائية في العمود "تق_جامعة" كما هو واضح بالشكل:



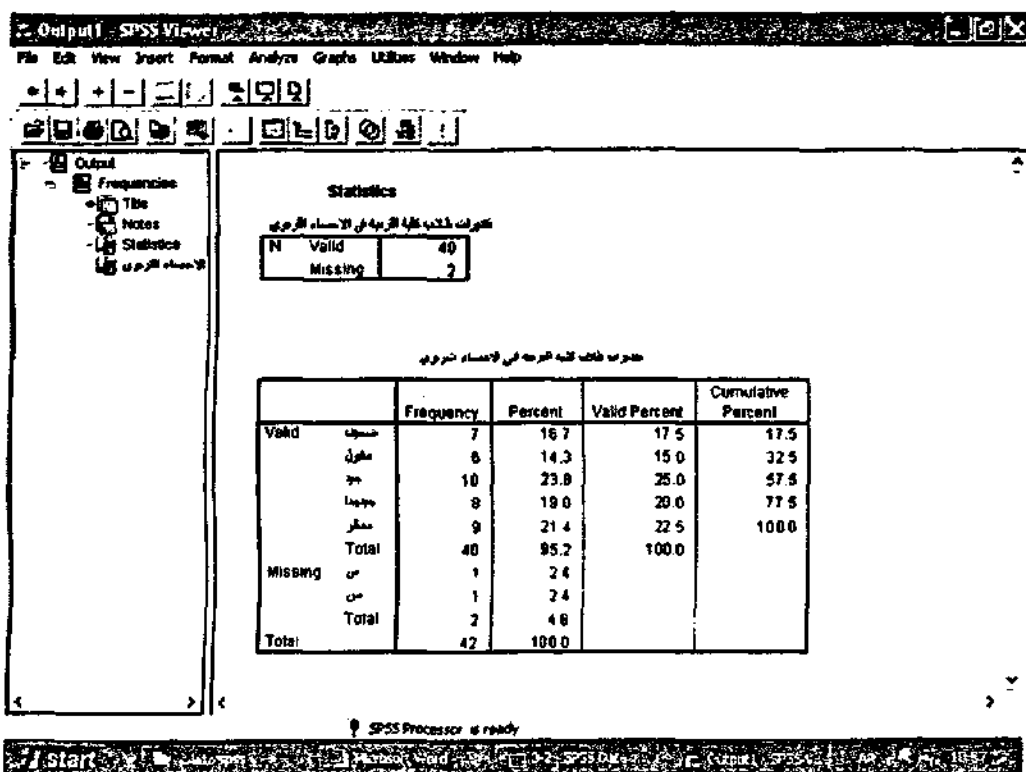
الخطوة الثالثة: من سطر الأوامر يتم اختيار الأمر

Analyze → Descriptive Statistics → Frequencies يظهر مربع حوار كما هو موضح بالشكل التالي يتم الضغط على السهم الأيمن لسحب المتغير في مربع العمليات و يتم التأكد من أن *Display Frequency Tables* أمامها علامة صح ثم الضغط على الزر *Ok*.



الخطوة الرابعة : الحصول على ناتج التحليل وذلك بعد الضغط على زر *Ok* و

النتيجة مبينة بالشكل التالي



مقارنة بين الطريقة اليدوية و طريقة *spss* :

يتضح من الشكل السابق أن الجدول الخاص بتوزيع التقديرات الجامعية "تقـ جامعة " و خاصة أعمدته الثلاثة الأولى هو نفس الجدول الذي تم الحصول عليه يدوياً .

تفسير القيم المفقودة . وجود قيمتين مفقودتين أحدهما *ص* و هي كما حددناها بمعنى أن هناك شخص تغيب عن الامتحان و الأخرى *من* و هي تعني أن هناك شخص رفض الإجابة على الامتحان و يمكن الاستفادة من ذلك في تفسير نتائج الامتحان .

***التفسير التربوي للجدول المتحصل عليه يدوياً و إلكترونياً:**

نلاحظ أن البيانات المسرودة في المثال بشكلها المباشر لا تقدم أى معلومات يمكن الاستفادة منها و لكن عندما تم تنظيمها في جدول تكرارى أمكننا الحصول على العديد من المعلومات منها أن هناك ٦ طلاب حاصلين على تقدير مقبول و أن هناك ٧ طلاب حاصلين على تقدير ضعيف و أن نسبة الطلاب الحاصلين على تقدير جيد من المجموعة ٢٥ % ، و هكذا

ثانياً: إذا كانت البيانات الإحصائية من النوع الكمي:

البيانات الكمية هي البيانات التي تأخذ أرقاماً و البيانات الكمية قد تكون متصلة أو منفصلة ولكن في مجال العلوم النفسية و التربوية فإن معظم البيانات يكون من النوع المنفصل بأخذه أرقاماً صحيحة بدون كسور ، كما سبق و أوضحنا ،ويمكن استعراض الأنواع المختلفة من البيانات الكمية و كيفية تنظيمها كالتالي:

١- البيانات الكمية ذات الحجم الصغير جداً:

و هي البيانات الكمية التي يصل عددها إلى ٥ أو أقل و هذا النوع من البيانات لا يحتاج إلى تنظيم أو تمثيل بياني نظراً لشدة صغر حجم بياناته و لعل المثال التالي يوضح ذلك:

أراد معلم أن يتعرف على درجات الطلاب الخمس الموجودين في الصفوف الأخيرة من الفصل في اختبار مادة القراءة ذي الدرجة الكلية ٢٠ فحصل على البيانات التالية:

٥-٨-٥-٩-٧

ما هي المعلومات التي يمكن استخلاصها من هذه البيانات؟

ببساطة شديدة و بدون أدنى عناء يمكن معرفة أن هناك طالبين حصلوا على الدرجة ٥ ، و أن هناك ثلاثة طلاب حصلوا على الدرجات ٧ و ٨ و ٩ و أن جميع الطلاب الخمس درجاتهم منخفضة لأنها أقل من نصف الدرجة الكلية، و بالتالي استطعنا استخلاص معلومات دون الحاجة إلى جدول تكراري نظراً للصغر الشديد لحجم البيانات .

٢-البيانات الكمية ذات عدد البيانات الصغير ($٥ < n \leq ٣٠$) و البيانات الكمية ذات عدد البيانات الكبير ($n > ٣٠$) :

سواء كانت البيانات الكمية عددها صغير أو كبير فإننا في حاجة إلى تنظيمها في جداول تكرارية ، و يتوقف شكل الجدول على (عدد القيم المختلفة) فيه سواء كان هذا العدد كبير أو صغير ، و بالتالي فإن الذي يحدد شكل الجدول هو (عدد القيم المختلفة) و ليس عدد البيانات الكلي ، و عليه يمكن استعراض نوعي البيانات الكمية من حيث عدد القيم المختلفة و كيفية تنظيمها كالتالي:

٢-أ: البيانات الكمية ذات العدد الصغير من القيم المختلفة : و هي كما سبق ذكره البيانات التي يكون عدد القيم المختلفة فيها أقل من أو يساوي ٢٠ ، و سواء كانت هذه البيانات عددها صغير أم كبير فإن أنسب تنظيم لها هو الجدول التكراري البسيط كما سيتضح من المثالين التاليين، المثال الأول منهما يعرض بيانات كمية عدد قيمها المختلفة صغير و أيضاً عدد بياناتها صغير ، و الثاني يعرض بيانات كمية عدد قيمها المختلفة صغير ولكن عدد بياناتها كبير :

مثال (٢-٢): أراد باحث التعرف على درجة التوافق الإجتماعي لدى عينة من مفحوصيه عددهم ٢٧ فكانت درجاتهم على مقياس التوافق ذي الدرجة الكلية ١٦ موزعة كالتالي:

١٤-٩-٩-١٤-٧-١٢-٦-١٣-١٠-١٠-٨-٧-١٤-٨-١٢-٧-١٢-٦-١٣-١٤-٩

١٢-٨-١٤-١٢-٩

ما هي المعلومات التي يمكن استخلاصها من هذه البيانات؟

يلاحظ من البيانات السابقة صعوبة استخلاص أية معلومات منها من شكلها المباشر مما يحتم علينا ضرورة إعادة تنظيمها بصورة تجعلنا قادرين على قراءة هذه البيانات قراءة مفيدة .

الطريقة البدئية :

الخطوة الأولى : لكي ننظم هذه البيانات علينا معرفة عدد قيمها المختلفة هل هو كبير أم صغير ، و حيث أنه يوجد ٨ قيم مختلفة فقط أى أقل من ٢٠ و بالتالي فإن عدد القيم المختلفة صغير و بالتالي يتم تنظيمها في جدول تكراري بسيط .

الخطوة الثانية : الجدول التكراري البسيط *frequency table* هو جدول الصورة المبدئية له عبارة عن أربعة أعمدة الأول منهم للدرجات و ذلك بترتيب القيم المختلفة تصاعدياً من الأصغر للأكبر ، أما العمود الثاني فهو للتكرار و الثالث للتكرار النسبي ، و هناك عمود رابع يسمى عمود العلامات و ترتيبه في الجدول بعد عمود الدرجات ، و الجدول في صورته المبدئية كالتالي:

البيانات الإحصائية	العلامات	التكرار	التكرار النسبي
٦	//	٢	$\%7,4 = 27 \div 2$
٧	///	٣	$\%11,1 = 27 \div 3$
٨	///	٣	$\%11,1 = 27 \div 3$
٩	////	٤	$\%14,8 = 27 \div 4$
١٠	//	٢	$\%7,4 = 27 \div 2$
١٢	////	٦	$\%22,2 = 27 \div 6$
١٣	//	٢	$\%7,4 = 27 \div 2$
١٤	///	٥	$\%18,5 = 27 \div 5$
المجموع		٢٧	$\%100 = 27 \div 27$

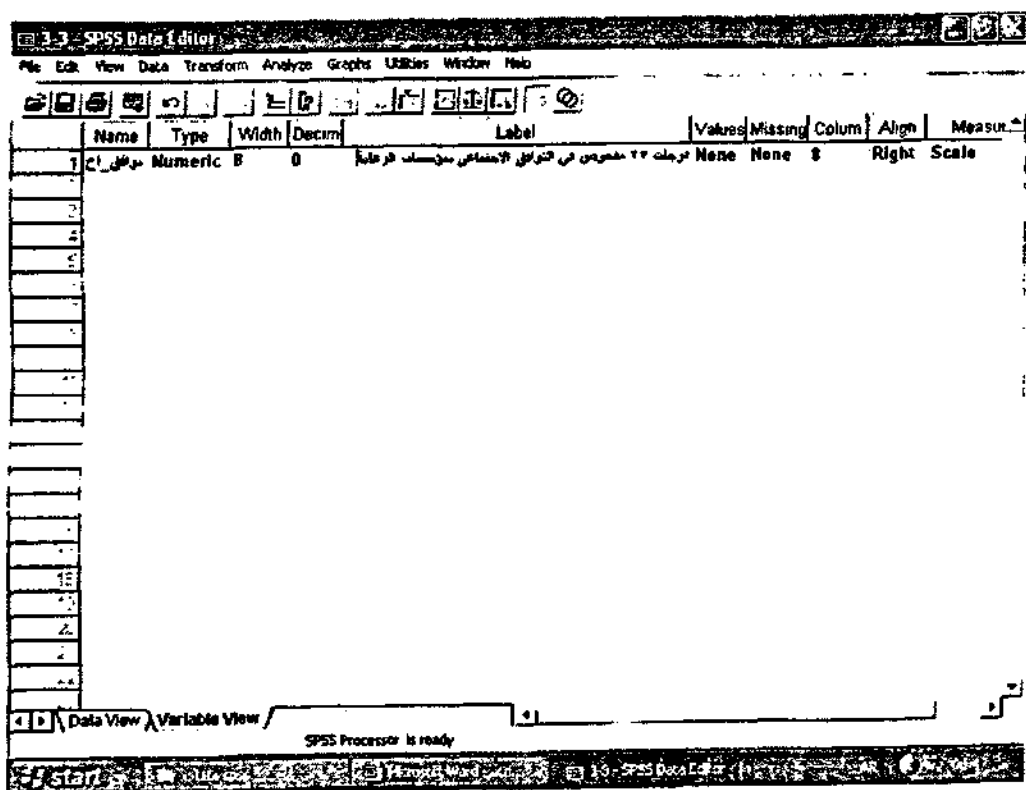
الخطوة الثالثة الجدول السابق يتم اختزاله إلى الصورة النهائية التالية، وذلك بعد حذف عمود العلامات .

البيانات الإحصائية	التكرار	التكرار النسبي
٦	٢	$\%7,4$
٧	٣	$\%11,1$
٨	٣	$\%11,1$
٩	٤	$\%14,8$
١٠	٢	$\%7,4$
١٢	٦	$\%22,2$
١٣	٢	$\%7,4$
١٤	٥	$\%18,5$
المجموع	٢٧	$\%100 = 27 \div 27$

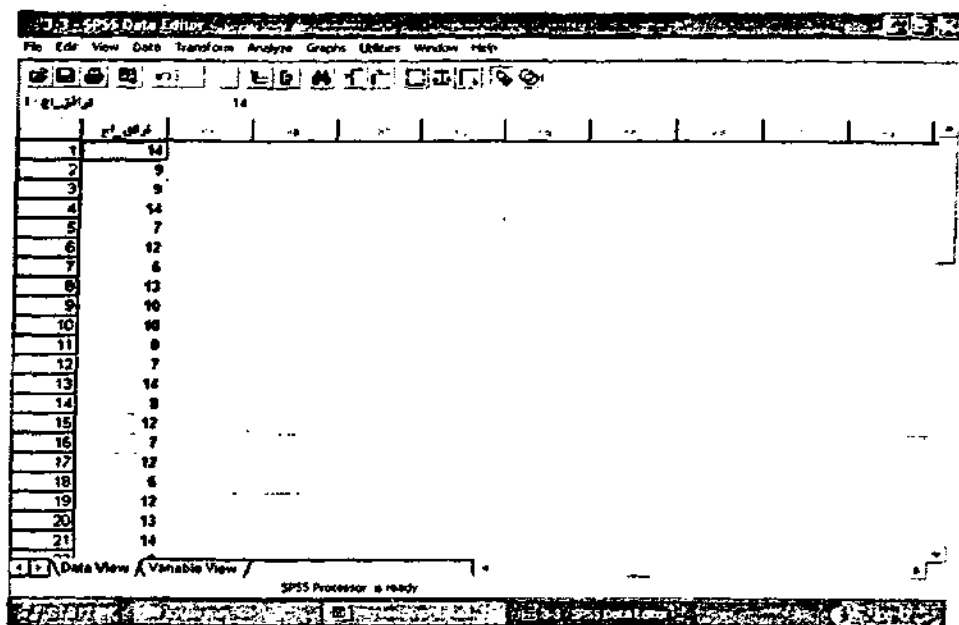
استخدام spss :

الخطوة الأولى : تحديد خصائص المتغير المطلوب معالجة بياناته : وذلك بفتح شاشة *variable view* و تحديد هذه الخصائص الموضحة أيضاً بالشاشة :

المتغير	النوع	حجم المتغير	المواضع المعنوية	بطاقة المتغير	الأكواد	القيم المقبولة	عرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
توافق_اج	رقمي	٨	لا يوجد	درجات ٢٧ مفحوص في التوافق الاجتماعي بمؤسسات الرعاية	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	متنوع

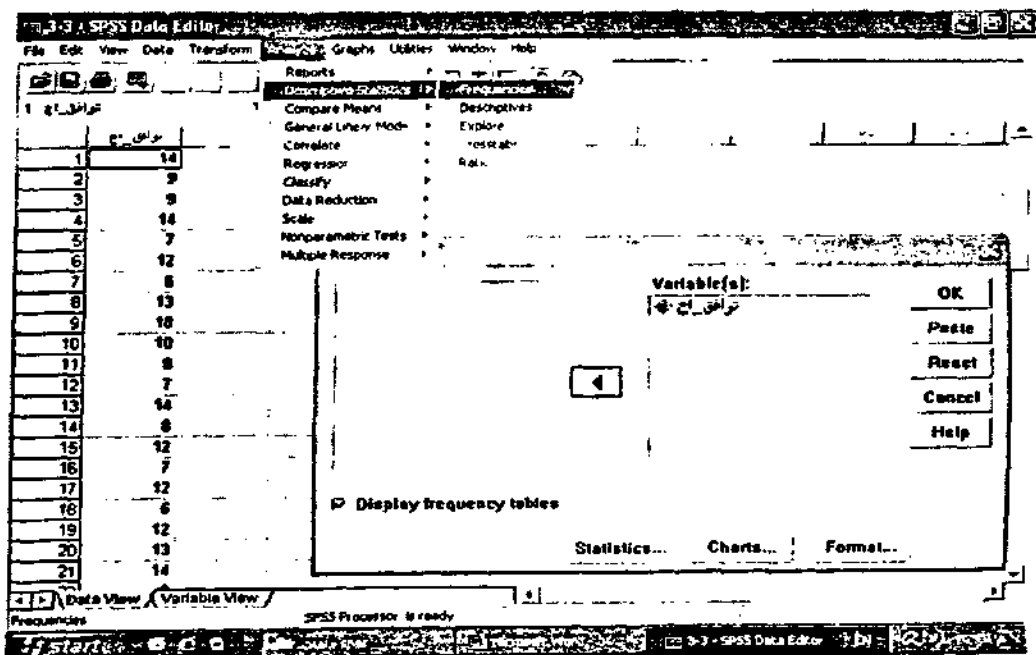


الخطوة الثانية: يتم الانتقال إلى شاشة *data view* ، ثم يتم تفريغ البيانات الإحصائية في العمود "توافق_اج" ، كما هو واضح بالشكل:

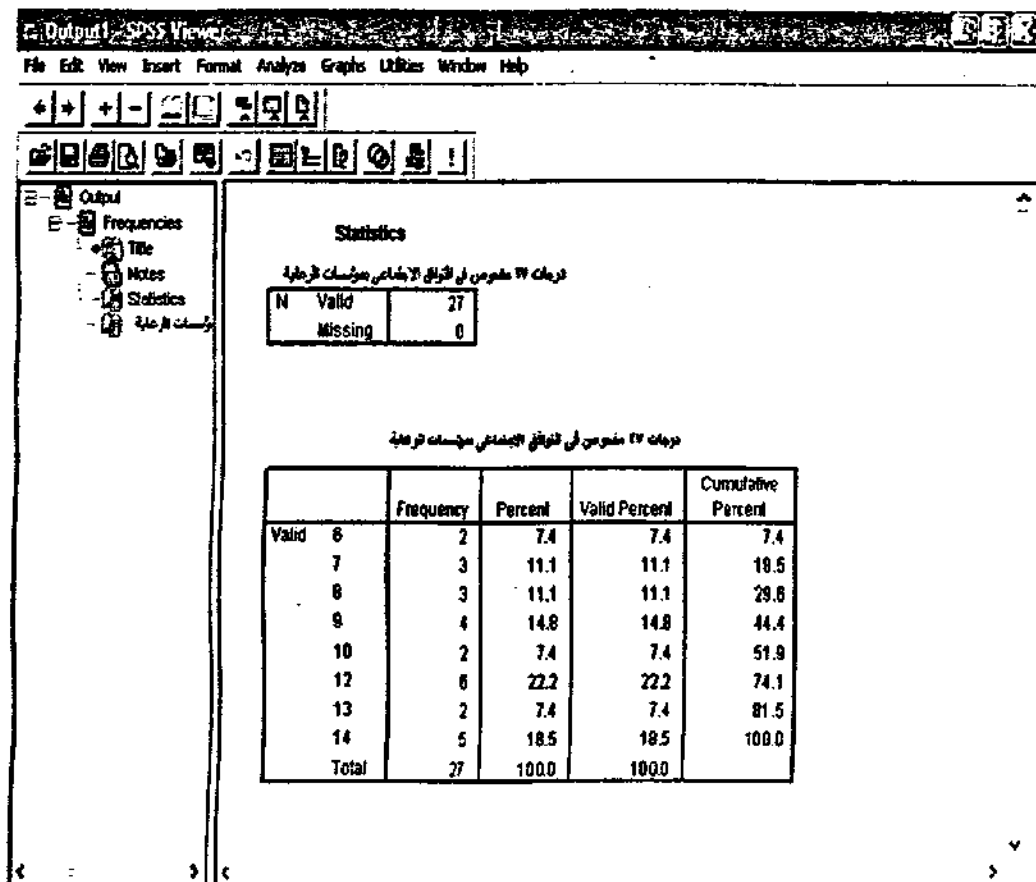


الخطوة الثالثة : من سطر الأوامر يتم اختيار الأمر

Analyze → *Descriptive Statistics* → *Frequencies* يظهر مربع حوار كما هو موضح بالشكل التالي يتم الضغط على السهم الأيمن لسحب المتغير في مربع المسمى *variable(s)* ، و يتم التأكد من أن *Display Frequency Tables* أمامها علامة صح كالتالي:



الخطوة الرابعة : الحصول على ناتج التحليل و ذلك بعد الضغط على زر *Ok* و النتيجة مبينة بالشكل التالي:



SPSS Processor is ready



مقارنة بين الطريقة اليدوية و طريقة spss :

يتضح من الشكل السابق أن الجدول الخاص بتوزيع متغير التوافق الاجتماعي "توافق_اج" وخاصة أعمدته الثلاثة الأولى هو نفس الجدول الذي تم الحصول عليه يدوياً .

التفسير التربوي للجدول المتحصل عليه يدوياً و إلكترونياً:

نلاحظ أن البيانات المسرودة في المثال بشكلها المباشر لا تقدم أي معلومات يمكن الاستفادة منها و لكن عندما تم تنظيمها في جدول تكراري أمكننا الحصول على العديد من المعلومات منها أن هناك طالبين حصلوا على أدنى درجة وهي ٦ و كان نسبتهم في المجموعة ٧,٤ % ، كما أن هناك ٥ طلاب حصلوا على أعلى درجة في المجموعة وهي ١٤ و هؤلاء الطلاب يشكلون ١٨,٥ % من المجموعة ، كما أن الدرجة ١٢ حصل عليها أكبر عدد من الطلاب و عددهم ٦ ، و هكذا يمكننا بسهولة قراءة هذا الجدول و استخلاص معلومات منه .

مثال (٢-٤). أراد أخصائي نفسى قياس درجة القلق لدى مجموعة من طلاب الثانوية العامة قبل امتحانهم بأسبوع عددهم ٤٧ ولكن استطاع الحصول على درجات ٤٠ طالب أما باقى الفحوصين فلم يستطع الحصول على بياناتهم لأسباب مختلفة منها التغيب أو رفض الإجابة أو ترك بعض البنود دون إجابة ، و درجات ال (٤٠) طالب كالتالى :

٥٠-٤٥-٥٩-٥٠-٤٠-٥٦-٢٩-٣٥-٥٨-٥٨-٥٠-٥٥-٣١-٤٠-٤٧-٥٨-٥٦-٥٦-٥٢-٥٤
٤٦-٥٨-٤٦-٤٧-٣٢-٥٦-٤٩-٥٢-٤٧-٣٥-٢٩-٥٥-٤٠-٤٥-٢٦-٣٣-٥٨-٥٠-٢٩-٥٤

ما هى المعلومات التى يمكن استخلاصها من هذه البيانات؟
يلاحظ من البيانات السابقة صعوبة استخلاص أية معلومات منها من شكلها المباشر مما يحتم علينا ضرورة إعادة تنظيمها بصورة تجعلنا قادرين على قراءة هذه البيانات قراءة مفيدة

الطريقة البدويه

الخطوة الأولى

البيانات السبعة بحنوى على ١٨ قيمه مختلفه . أى أن عدد القيم المختلفه أقل من ٢٠ و بالتالى فهى بيانات ذات عدد قليل من القيم المختلفه و بالتالى يتم تنظيمها فى جدول تكرارى بسيط

الخطوة الثانيه

الصورة البدويه لهذا الجدول تتكون من أربعة أعمدة
الأول خاص بالبيانات الإحصائية و هى تعبر عن القيم المختلفه فى التوزيع مرتبة تصاعديا

تدريب

ما الفرق بين الكلى لبيانات التوزيع و عدد القيم المختلفه فيه

الثانى : للعلامات التكرارية .

الثالث : تحويل العلامات التكرارية لأرقام

الرابع : للتكرار النسبى .

البيانات الاحصائية	العلامات	التكرار	التكرار النسبي
٢٦	/	١	$٢٢,٥ = ١ \div ١$
٢٩	///	٣	$١٧,٥ = ١ \div ٣$
٣١	/	١	$٢٢,٥ = ١ \div ١$
٣٢	/	١	$٢٢,٥ = ١ \div ١$
٣٣	/	١	$٢٢,٥ = ١ \div ١$
٣٥	//	٢	$٢٥ = ١ \div ٢$
٤١	///	٣	$١٧,٥ = ١ \div ٣$
٤٥	//	٢	$٢٥ = ١ \div ٢$
٤٦	//	٢	$٢٥ = ١ \div ٢$
٤٧	///	٣	$١٧,٥ = ١ \div ٣$
٤٩	/	١	$٢٢,٥ = ١ \div ١$
٥١	////	٤	$٢١,٢٥ = ١ \div ٤$
٥٢	//	٢	$٢٥ = ١ \div ٢$
٥٤	//	٢	$٢٥ = ١ \div ٢$
٥٥	//	٢	$٢٥ = ١ \div ٢$
٥٦	////	٤	$٢١,٢٥ = ١ \div ٤$
٥٨	////	٥	$٢١,٢٥ = ١ \div ٥$
٥٩	/	١	$٢٢,٥ = ١ \div ١$
المجموع	٤١	٤١	٢١١

الخطوة الثالثة . الجدول السابق يتم اختزاله إلى الصورة النهائية التالية ، و ذلك بعد حذف عمود العلامات :

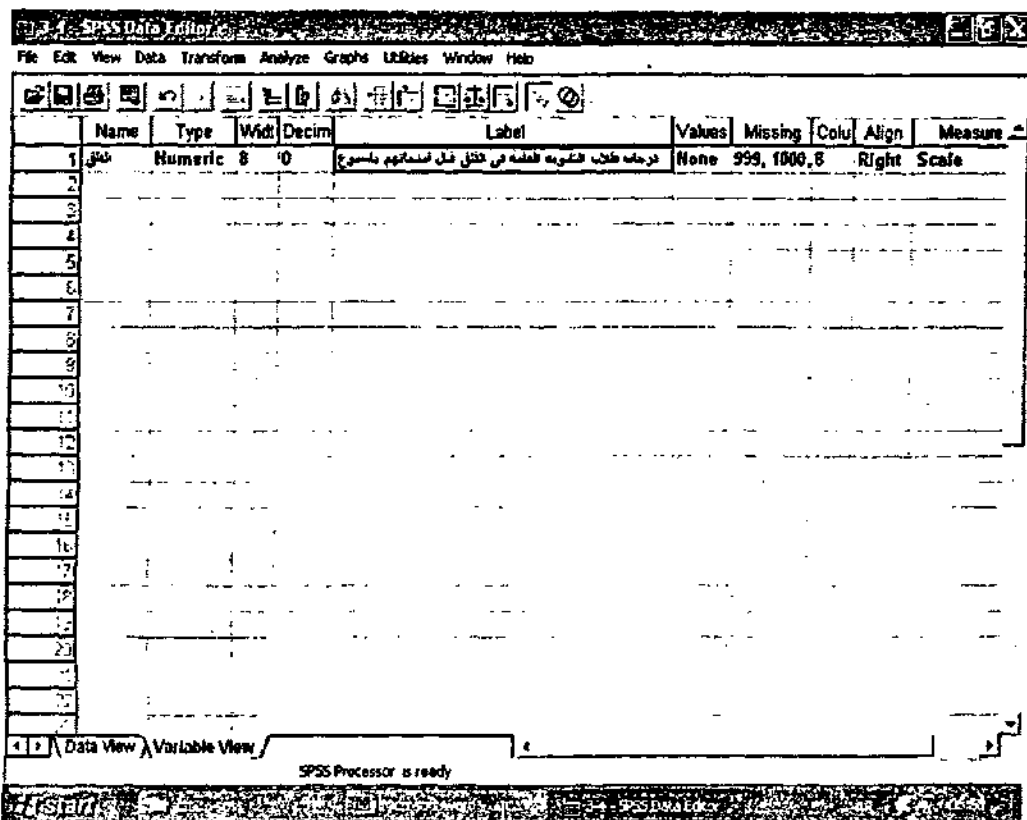
البيانات الاحصائية	التكرار	التكرار النسبي
٢٦	١	$XY,0 = 40 \div 1$
٢٩	٣	$XY,0 = 40 \div 3$
٣١	١	$XY,0 = 40 \div 1$
٣٢	١	$XY,0 = 40 \div 1$
٣٣	١	$XY,0 = 40 \div 1$
٣٥	٢	$XY,0 = 40 \div 2$
٤٠	٣	$XY,0 = 40 \div 3$
٤٥	٢	$XY,0 = 40 \div 2$
٤٦	٢	$XY,0 = 40 \div 2$
٤٧	٣	$XY,0 = 40 \div 3$
٤٩	١	$XY,0 = 40 \div 1$
٥٠	٤	$XY,0 = 40 \div 4$
٥٢	٢	$XY,0 = 40 \div 2$
٥٤	٢	$XY,0 = 40 \div 2$
٥٥	٢	$XY,0 = 40 \div 2$
٥٦	٤	$XY,0 = 40 \div 4$
٥٨	٥	$XY,0 = 40 \div 5$
٥٩	١	$XY,0 = 40 \div 1$
المجموع	٤٠	١٠٠

استخدام spss

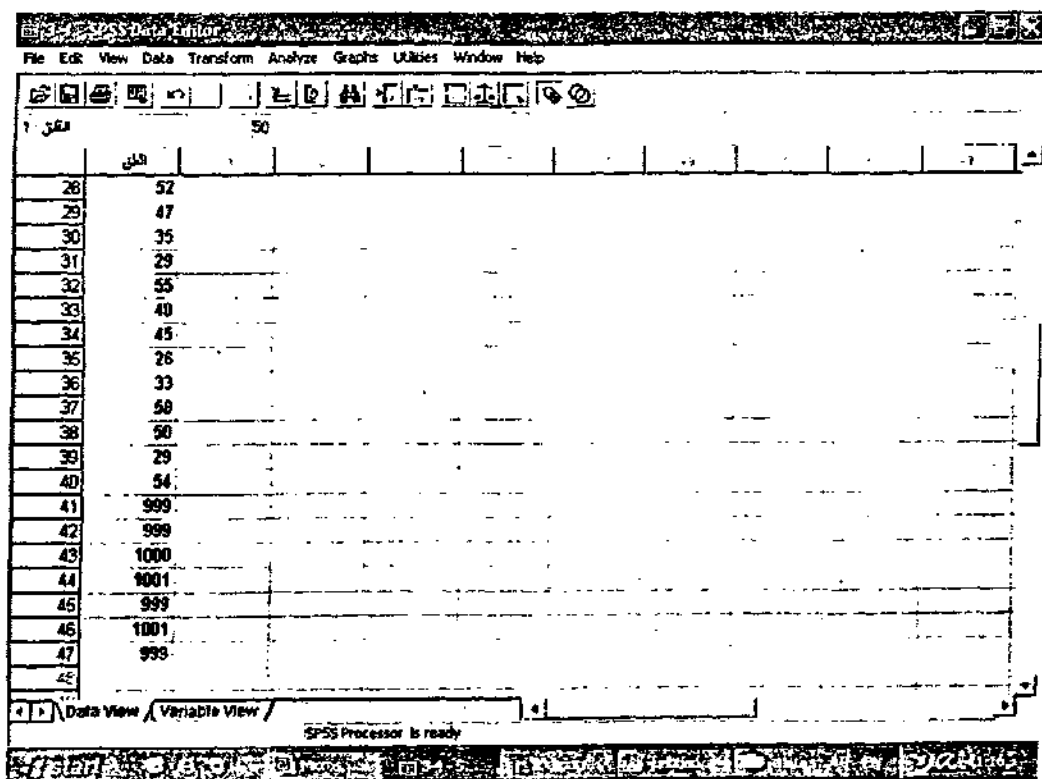
الخطوة الأولى تحديد خصائص المتغير المطلوب معالجته بياناته : وذلك بفتح شاشة

variable view وتحديد هذه الخصائص و الموضحة أيضا بالشاشة

الاسم	النوع	حجم المتغير	المواضع المعشيه	بطاقة المتغير	الأكواد	القيمه نقويه	عرض لاعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
القلق	رقمي	٨	لا يوجد	درجات طلاب الثانوية العامة في القلق قبل امتحانهم بأسبوع	لا يوجد	٩٩٩٠ تصنيف المعروف (١٠٠٠٠) رقم الإجابة (١٠٠٠٠) شركه بنود (الاختبار)	٨	يمين	مترج

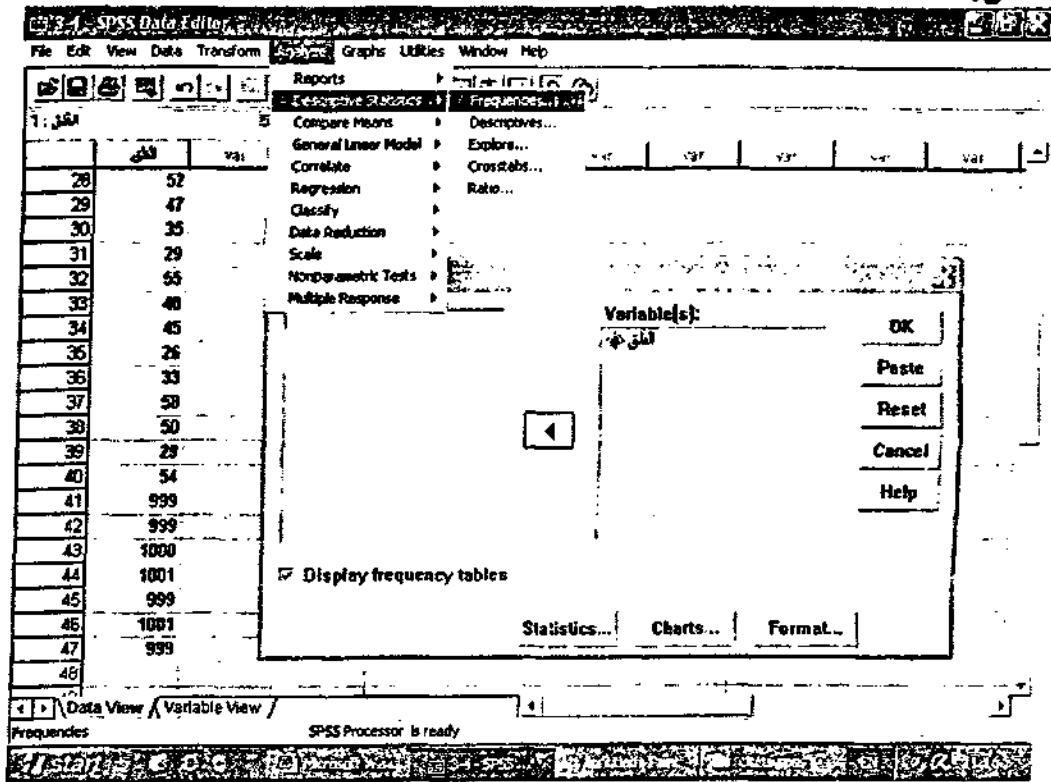


الخطوة الثانية : يتم تفريغ البيانات الإحصائية في العمود "القلق" كما هو واضح بالشكل :



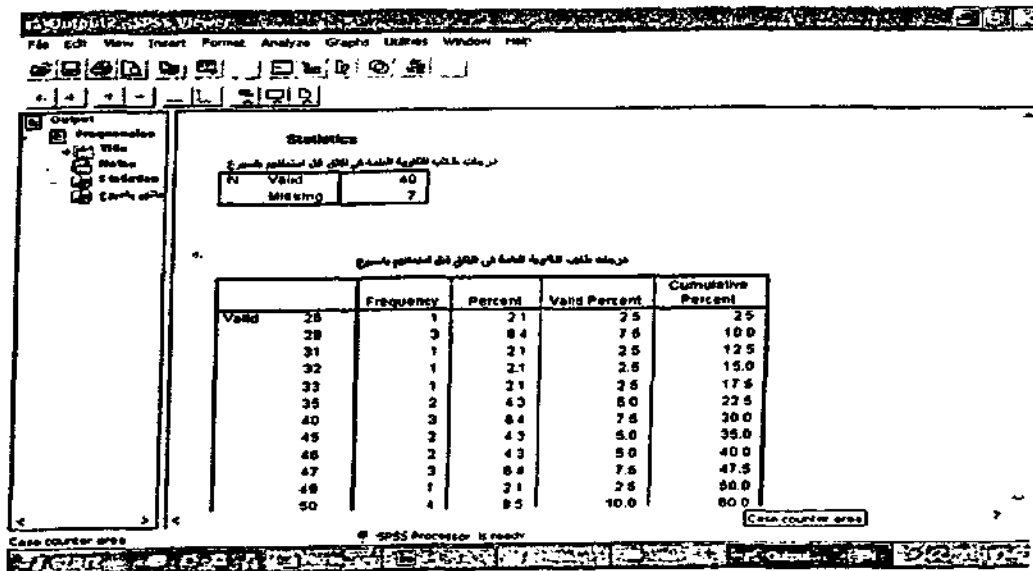
الخطوة الثالثة : من سطر الأوامر يتم اختيار الأمر

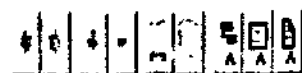
Analyze → *Descriptive Statistics* → *Frequencies*
موضح بالشكل التالي يتم الضغط على السهم الأيمن لسحب المتغير في مربع التسمية *variable(s)* ، ويتم التأكد من أن *Display Frequency Tables* أمامها علامة صح كالتالي :



الخطوة الرابعة : الحصول على ناتج التحليل وذلك بعد الضغط على زر *Ok* والنتيجة

مبينة بالشكل التالي :





Output	32	1	21	25	15.0
Frequencies	33	1	21	25	17.5
Title	35	2	43	50	22.5
Notes	40	3	64	75	30.0
Statistics	45	2	43	50	35.0
Charts	46	2	43	50	40.0
	47	3	64	75	47.5
	49	1	21	25	50.0
	50	4	85	100	60.0
	52	2	43	50	65.0
	54	2	43	50	70.0
	55	2	43	50	75.0
	56	4	85	100	85.0
	58	5	106	125	97.5
	59	1	21	25	100.0
	Total	46	851	1060	
Missing	999	4	85		
	1000	1	21		
	1001	2	43		
	Total	7	149		
Total		47	1000		

SPSS Processor is ready

مقارنة بين الطريقة اليدوية و طريقة *spss* يتضح من الشكل السابق أن الجدول الخاص بمتغير القلق و خاصة أعمدته الثلاثة الأولى هو نفس الجدول الذى تم الحصول عليه يدوياً ، باستثناء وجود القيم المفقودة و التى يمكن اعدادها يدوياً .

تفسير القيم المفقودة :

(٩٩٩) و هى تكرارها ٤ و تعنى أن هناك أربعة طلاب تغيبوا عن حضور امتحان القلق .

(١٠٠٠) و هى تكرارها ١ و تعنى أن هناك طالب واحد حضر و لكنه رفض الإجابة .

(١٠٠١) و هى تكرارها ٢ و تعنى أن هناك طالبان تركا بعض أسئلة اختبار القلق دون

إجابة . و هذه المعلومات كما سبق و أوضحنا تفيد فى عملية التفسير السيكولوجى لبنود

الاختبار

التفسير التربوى للجدول المتحصل عليه يدوياً و الكترونياً

نلاحظ أن البيانات المسرودة فى المثال بشكلها المباشر لا تقدم أية معلومات يمكن الاستفادة منها و لكن عندما تم تنظيمها فى جدول تكرارى أمكننا الحصول على العديد من المعلومات منها أن هناك طالب واحد حصل على أدنى درجة و هى ٢٦ و كان نسبته فى المجموعة ٢,٥ / ، كما أن هناك طالب واحد حصل على أعلى درجة فى المجموعة و هى ٥٩ و كان نسبته فى المجموعة ٢,٥ / أيضاً، كما أن الدرجة ٥٨ حصل عليها أكبر عدد من الطلاب و عددهم ٥ بنسبه ١٢,٥ / من عدد أفراد المجموعة ، و هكذا يمكننا بسهولة قراءة هذا الجدول و استخلاص معلومات منه .

٢- ب. البيانات الكمية ذات العدد الكبير من القيم المختلفة . و هى كما سبق ذكره البيانات التى يكون عدد قيمها المختلفة أكبر من ٢٠ ، و سواء كانت هذه البيانات عددها كبير أم صغير فإن أنسب تنظيم لها هو الجدول التكرارى المبوب *grouped frequency table* حيث انه ليس من المجدى أن ننظم البيانات ذات القيم المختلفة الكثيرة فى جدول تكرارى بسيط لأننا فى هذه الحالة سنضطر إلى كتابة عدد من القيم أو الأرقام فى العمود الأول بعدد القيم المختلفة و الذى سيزيد فى هذه الحالة على ٢٠ و هذه عملية مجهد

بعض الشئ، لذا يكون من الأنسب في حالة البيانات ذات القيم المختلفة الكثيرة أن ننظمها في جدول تكرارى مبوب يكون العمود الأول فيه للفئات و ليس الدرجات .

ملاحظة

إن تنظيم البيانات في جدول تكرارى بسيط أو مبوب هو عملية تنظيمية لا يؤثر في حقيقة المعلومات المستقاة من البيانات ، و للباحث الحرية في تنظيم البيانات بأى صورة سواء جدول بسيط أو مبوب و لكن يمكن القول أنه إذا كان عدد القيم المختلفة أقل من أو يساوى ٢٠ فيفضل جدولتها في جدول بسيط وإذا كان العدد أكبر من ٢٠ فيفضل جدولتها في جدول مبوب . و كلمة يفضل هنا تعنى أن كلا الطريقتين سيؤديان إلى نفس المعلومات و نفس النتائج . و بصفة عامة يمكن القول أنه كلما زاد عدد القيم المختلفة كلما سبىرداد تفضيلنا للجدول المبوب . و فى هذا الصدد أشار(فؤاد أبو حطب . آمال صادق، ١٩٩١ . ١٩٤) إلى أنه عندما يكون مقدار البيانات كبيرا يصبح اللجوء إلى الجدول التكرارى البسيط عملا غير اقتصادى فى توفير جهد الباحث فى البحث عن مغزى لهذه البيانات و للحصول على مريد من التبسيط و اليسر يمكن اختزال الدرجات الضرورية إلى عدد اصغر من المجموعات لهذه درجات كل مجموعة تسمى فئة و لكن أشار أيضا إلى أنه إذا كان عدد البيانات أقل من ٣٠ فيفضل بورييها فى جدول بسيط و بالرغم من مضمون الرأى الأخير لفؤاد أبو حطب و آمال صادق و الذى يثيران فيه إلى اتخاذ عدد البيانات (و ليس عدد القيم المختلفة) كمحك لجدوله البيانات فى جدول بسيط أو مبوب . إلا أن المؤلف يفضل اتخاذ عدد القيم المختلفة نظرا لأنه قد يكون لتوزيع ما عدد كبير من البيانات و لكن لم يكن فيه قيم مختلفة كثيرة و العكس صحيح و لقد طرحنا أمثلة سابقة على ذلك

و الجدول التكرارى المبوب جدول يختلف عن الجدول التكرارى البسيط فى عموده الأول ففى الوقت الذى يكون فيه العمود الأول فى حالة الجدول التكرارى البسيط مخصص للدرجات يكون العمود الأول فى حالة الجدول التكرارى المبوب مخصص لما يسمى الفئات

، و لكن ما هي الفئة و ما أشكالها و ما هي سعتها و ما هي عدد الفئات التي نخصصها في الجدول ؟

الفئة هي مجموعة من الدرجات تبدأ برقم معين يسمى الحد الأدنى للفئة و تنتهي برقم معين يسمى الحد الأعلى للفئة ، و لكن الحدين الأدنى و الأعلى في الفئة يقابلهما حدان آخران يسميان الحد الأدنى الحقيقي للفئة و الحد الأعلى الحقيقي للفئة و هما حدان يتم اللجوء إليهما للتغلب على انفصال البيانات النفسية و الذي سبق و تحدثنا عنه ، و هذان الحدان الأخيران لهما فوائدهما عند تطبيق بعض المقاييس الاحصائية الوصفية و كذلك عند إجراء بعض الأشكال البيانية كما سنرى في الفصول التالية .

و هناك عدة أشكال يتم التعبير بها عن الفئة الشكل الأول بكتابة حديها الأدنى و الأعلى و بينها شرطة (-) مثل الفئة ١٢-١٥ فهي عبارة عن مجموعة من القيم (١٢ ، ١٣ ، ١٤ ، ١٥) ، الشكل الثاني يكتب الحد الأدنى فقط و بعده شرطة مثل الفئة ١٢- فهي تعني مجموعة من القيم تبدأ بالقيمة أو الدرجة ١٢ و لكن نهاية الفئة تتوقف على الفئة التالية في التوزيع فإذا كانت الفئة التالية هي ١٧- تكون نهاية الفئة ١٢- هي ١٦ و بالتالي فإن الفئة ١٢- تشمل القيم (١٢ ، ١٣ ، ١٤ ، ١٥ ، ١٦) ، و عدد القيم أو الدرجات أو الأرقام التي تشملها الفئة يطلق عليه سعة أو مدى أو طول الفئة فسعة الفئة ١٢-١٥ يساوي ٤ لان الفئة تشمل أربعة قيم هي (١٢ و ١٣ و ١٤ و ١٥) ، و سعة الفئة ١٢- في المثال السابق تساوي ٥ لأنها تشمل خمسة قيم هي (١٢ ، ١٣ ، ١٤ ، ١٥ ، ١٦) و هكذا .

أما عدد الفئات التي يتم تضمينها في كل جدول فهو يتوقف على سعة الفئة حيث أنه بزيادة عدد الفئات تقل سعة كل فئة و العكس صحيح ، و علينا أن نختار عدد مناسب من الفئات و هذا يتوقف على كل من المدى الكلي للبيانات (و لقد عرفنا القانون المستخدم في حسابه في الفصل الثاني) و على سعة الفئة ، و لكن سعة الفئة تتحدد بحيث تعطينا عدد للفئات اتفق غالبية العلماء على أنه يفضل أن يتراوح بين ٥-١٥ فئة ، و سيكتسب الباحث أو المتدرب بالتدريج الخبرة لاختيار العدد المناسب للفئات ، و يمكن تحديد عدد الفئات من القانون التالي:

$$\text{عدد الفئات} = \frac{\text{المدى الكلى للدرجات}}{\text{سعة الفئة}} \dots\dots (١-٣)$$

فمثلاً إذا كان المدى الكلى للدرجات يساوى ١٦ ، فى هذه الحالة يمكن أن نختار سعة الفئة يساوى ٢ و ذلك سيعطينا عدد الفئات التالية :

$$\text{عدد الفئات} = \frac{١٦}{٢} = ٨ \text{ و بالتالى نضع الدرجات فى } ٨ \text{ فئات ، كل فئة تحوى قيمتين.}$$

و يراعى فى سعة الفئة ما يلى :

١- عدم تداخل نهاية الفئة (الحد الأعلى للفئة) ، مع بداية الفئة التالية لها (الحد الأدنى لها) ، بمعنى لا أجعل نهاية الفئة هو نفسه بداية الفئة التالية لها.

٢- أفضلية أن تكون سعة الفئة ٢ أو ٣ أو ٥ أو ١٠ أو مضاعفات ١٠ .

٣- يفضل إذا كانت سعة الفئة أقل من ١٠ أن تكون رقم فردى .

٤- أن تكون ساعات الفئات متساوية .

٥- الحد الأدنى لأول فئة فى التوزيع ينبغى أن يكون إما أصغر رقم فى التوزيع أو رقم أصغر منه .

٦- الحد الأعلى لآخر فئة فى التوزيع ينبغى أن يكون إما أكبر رقم فى التوزيع أو رقم أكبر منه .

و هناك خاصية إحصائية مهمة جداً خاصة بالفئات و هى ما يسمى منتصف الفئة أو مركز الفئة *midpoint* ، و هو عبارة عن مجموع الحدين الأدنى و الأعلى للفئة و قسمة الناتج على ٢ ، و يمكن التعبير عن ذلك بالقانون القالى :

$$\text{منتصف الفئة} = \frac{\text{الحد الأدنى للفئة} + \text{الحد الأعلى لها}}{٢} \dots\dots (٢-٣)$$

و سنحتاج إلى منتصفات الفئات فى حالة تمثيل البيانات المجدولة فى جدول توزيع تكرارى مبوب بواسطة بعض الأشكال البيانية و التى منها المدرج التكرارى كما سنرى فى الفصل

الرابع ، و كذلك فى حالة حساب مقاييس إحصائية منها المتوسط والانحراف المعياري كما
سفرى فى الفصل الخامس .

هتال . قام معلم بتطبيق اختبار فى الحساب ذى الدرجة الكلية ١٠٠ على عينة من
تلاميذه عددهم ٣٤ وكانت درجاتهم كالتالى:

٨٠-٧٢-٦٦-٩٢-٥٥-٧٦-٧٥-٨٨-٦٢-٧٤-٨٢-٦٤-٨١-٩٥-٧٩-٨٧-٥٤-٧٠-٧٩-٨٥-
٩٦-٥٨-٦٤-٧٢-٨٠-٧٦-٥٥-٧٩-٨٠-٧٠-٦٥

ما المعلومات التى يمكن استخلاصها من هذا التوزيع؟

عدد البيانات الكمية السابقة ٣٤ بيان . و من العرض المباشر لهذه البيانات يصعب
استخلاص أية معلومات منها . لذا ينبغي تنظيمها بصورة تجعلنا أكثر قدرة على قراءة
هذه البيانات قراءة مفيدة و يمكن تنظيم هذه البيانات كالتالى

الطريقة اليدوية

الخطوة الأولى البيانات السابقة تحتوى على ٢٣ قيمة مختلفة . أى أن عدد القيم المختلفة
أكبر من ٢٠ و بالتالى فهى بيانات ذات عدد كبير من القيم المختلفة . و بالتالى ننظم هذه
البيانات فى جدول تكرارى مبوب (أى للفئات)

الخطوة الثانية يتم تحديد عدد الفئات المناسب و كذلك سعة الفئة كالتالى .

مدى البيانات = (٩٦ - ٥٤) = ٤٢ ، فى ضوء هذا المدى يمكن اختيار سعة للفئة قدره (٥) ،
و بذلك يتحدد عدد الفئات كالتالى

$$\text{عدد الفئات} = \frac{\text{المدى الكلى للدرجات}}{\text{سعة الفئة}} = \frac{42}{5} = 8.4$$

و حيث أنه لا يوجد عدد للفئات قدره ٨,٤ ، لذلك يتم تحويل هذه القيمة إلى أكبر رقم
صحيح (أى ٩) ، و بالتالى يتم تنظيم البيانات فى جدول مكون من ٩ فئات و كل فئة
سعتها ٥ أى تحمل (٥) قيم .

الخطوة الثالثة : يتم فيها إعداد الجدول التكرارى المبوب بناءً على المعلومات السابقة
حيث يتكون الجدول فى صورته المبدئية من ثلاثة أعمدة العمود الأول للفئات و الثانى

للعلامات و الثالث للتكرار(و يمكن إضافة عمود رابع كما سبق و أوضحنا خاص بالتكرار النسبي) ، العمود الأول الخاص بالفئات يتكون من ٩ فئات سعة كل فئة ٥ ، على أن تكون بداية أول رقم فى الفئة الأولى هو أصغر رقم فى التوزيع ، أما فى عمود العلامات فيتم فيه وضع شرطة مائلة كلما ظهر رقم فى التوزيع ينتمى للفئة المقابلة و عندما يصل عدد العلامات إلى ٥ نضع الشرطة المائلة بالعكس بنفس الطريقة التى تم ايضاحها سابقاً ، و عمود التكرار هو مجرد جمع لعدد العلامات (الشرط) المقابلة لكل فئة

و الجدول المبين كالتالى :

الفئات	العلامات	التكرار
٥٨-٥٤	///	٥
٦٣-٥٩	//	٢
٦٨-٦٤	////	٤
٧٣-٦٩	///	٥
٧٨-٧٤	////	٤
٨٣-٧٩	/// ///	٨
٨٨-٨٤	///	٣
٩٣-٨٩	/	١
٩٨-٩٤	//	٢
المجموع	٣٤	٣٤

الخطوة الرابعة : ويتم حذف عمود العلامات فى الصورة النهائية ليصبح عمودين بدلاً من ثلاثة كالتالى:

المتنات	التكرار
٥٨-٥٤	٥
٦٣-٥٩	٦
٦٨-٦٤	٤
٧٣-٦٩	٥
٧٨-٧٤	٤
٨٣-٧٩	٨
٨٨-٨٤	٣
٩٣-٨٩	١
٩٨-٩٤	٦
المجموع	٣٤

الطريقة الالكترونية : خارج نطاق هذا الكتاب .

التفسير التربوى للجدول المتحصل عليه : باستعراض محتويات الجدول النهائى الذى تم التحصل عليه نجد أنه يقدم العديد من المعلومات التى يحتاج إليها المسئول و التى سيكون صعب نسبياً أن يحصل عليها من البيانات المسرودة فى صورتها المباشرة لولا عرضها فى جدول تكرارى مبوب و من المعلومات التى يمكن استخلاصها من الجدول :

- هناك ٥ طلاب حصلوا على درجات محصورة بين ٥٤ و ٥٨ .
- هناك ٣ طلاب حصلوا على أعلى الدرجات و هى الدرجات الموجودة فى آخر فئتين و المحصورة درجاتهم بين ٨٩ حتى ٩٨ .
- أكبر عدد من الطلاب (و هم ٨ طلاب) حصلوا على درجات محصورة بين ٧٩ و ٨٣ .

يمكن للمعلم أو المسئول تقسيم المفحوصين إلى مستويات بحيث تمثل كل فئة مستوى مستقل ، و هكذا يمكن للمعلم أو المسئول عن تنظيم هذه البيانات أن يعامل كل فرد أو مفحوص على حسب مستواه و من ثم يفيد الجدول فى إعطاء معلومات قيمة عن المفحوصين.

تدريب

إعداد الجدول الميوب يحمل الطابع الذاتى فى إعداده بعكس الجدول البسيط ، وضح ذلك ؟

تدريب

قام معلم بتطبيق اختبار شهرى (ذى الدرجة الكلية ٥٠) فى إحدى المواد التى يقوم بتدريسها على تلاميذ فصله البالغ عددهم ٤٨ تلميذاً و كانت الدرجات كالتالى:

٤٠-٣٥-٣٩-٢٨-٤٠-٤٠-٢٧-٤٥-٢٩-٣٩-٤٠-٣٨-٢٩-٣٨-٤١-٣٦-٤١-٢٩-٣٥
٢٥-٣٩-٤٠-٤٦-٤١-٢٥-٣٠-٣٧-٣٩-٤٧-٤٢-٤٢-٣٥-٤٤-٤٠-٣٧-٣٩-٣٨-٣٥
٤٠-٢٧-٤٠-٤٢-٣٥-٣٣-٣٨-٤١-٤٢-٢١

كيف يمكن لهذا المعلم تلخيص هذه الدرجات لكى يقدمها للمسئول فى المدرسة

الفصل الرابع

العرض البياني للبيانات

ان الهدف من التمثيل البياني للبيانات هي قراءتها و فهمها بصورة أكثر وضوحاً ، و من خلال العرض البياني يمكن ادراك كل ما تدل عليه البيانات و بسرعة، كما يتميز التمثيل البياني بأنه أكثر جذباً للقارئ من العرض الجدولي ، و هناك العديد من الأشكال البيانية و التي من خلالها يمكن تمثيل البيانات بيانياً ، مثل المدرج التكراري *Histogram* و المدرج المنفصل *Bar* و الشكل الدائري *Pie* و الشكل الانتشاري *Scatter* (الذى تعرفنا عليه بالتفصيل فى الفصل الثانى) ، و الخط البياني *Line Chart* ، و غيرها من الأشكال الأخرى و التي بعضها يصلح لتمثيل البيانات الكمية و بعضها يصلح لتمثيل البيانات الكيفية و بعضها يصلح لكلا النوعين من البيانات كما سنرى من خلال الأمثلة التالية :

أولاً: الأشكال البيانية التى تصلح لتمثيل البيانات الكيفية و

البيانات الكمية ذات العدد الصغير من القيم المختلفة :

١- **المدرج المنفصل *Bar*** : و هو عبارة عن مجموعة من المستطيلات المنفصلة و التي قاعدة كل مستطيل منها البيان الكيفى (جيد أو ذكر أو أعزب أو متوسط و هكذا) ، أو البيان الكمي (٣ أو ٧ أو ١٥ و هكذا) ، أما ارتفاع المستطيل فيمثل تكرار حدوث البيان فى التوزيع ، و المدرج المنفصل يصلح لتمثيل البيانات الكيفية و كذلك البيانات الكمية و لكن تحت شرط أن تكون البيانات الكمية تحتوى على قيم مختلفة قليلة العدد حيث أنه إذا كانت البيانات الكمية قيمها المختلفة كثيرة سيكون المدرج المنفصل مشتت للقارئ أو المهتم نظراً لأنه فى المدرج المنفصل يتم تمثيل كل بيان بمستطيل و البيانات ذات القيم المختلفة الكثيرة تتسم بكثرة بياناتها و التي تزيد على ٢٠ مما يجعل هناك العديد من المستطيلات فى الشكل لذا يفضل بل و يجب فى هذه الحالة أن نلجأ إلى أسلوب بياني مناسب و هو المدرج التكراري و ترجع تسمية المدرج المنفصل تمييزاً له عن المدرج المتصل " المدرج التكراري " و الذى يختص بالبيانات الكمية فقط كما سيلي ذكره عند عرض التمثيل

البياني للبيانات الكمية ذات القيم المختلفة الكثيرة ، ويمكن معرفة إعداد المدرج المنفصل يدوياً وباستخدام SPSS من خلال الأمثلة الآتية :

مثال (٤-١): أراد أحد الباحثين التربويين أن يتعرف على متغير النوع لدى ٢٠ معلماً بإحدى المدارس الابتدائية فحصل على البيانات التالية:

ذكر-أنثى-أنثى-أنثى-ذكر-أنثى-أنثى-أنثى-أنثى-أنثى - ذكر
- أنثى-أنثى - ذكر-ذكر-ذكر-أنثى-ذكر-ذكر-أنثى-أنثى-أنثى

و المطلوب تمثيل هذه البيانات بيانياً بواسطة المدرج المنفصل يدوياً و باستخدام SPSS ؟
الطريقة اليدوية :

الخطوة الأولى: تحويل البيانات المعروضة في المثال إلى جدول تكرارى و هو ما مبين فى الجدول التالى:

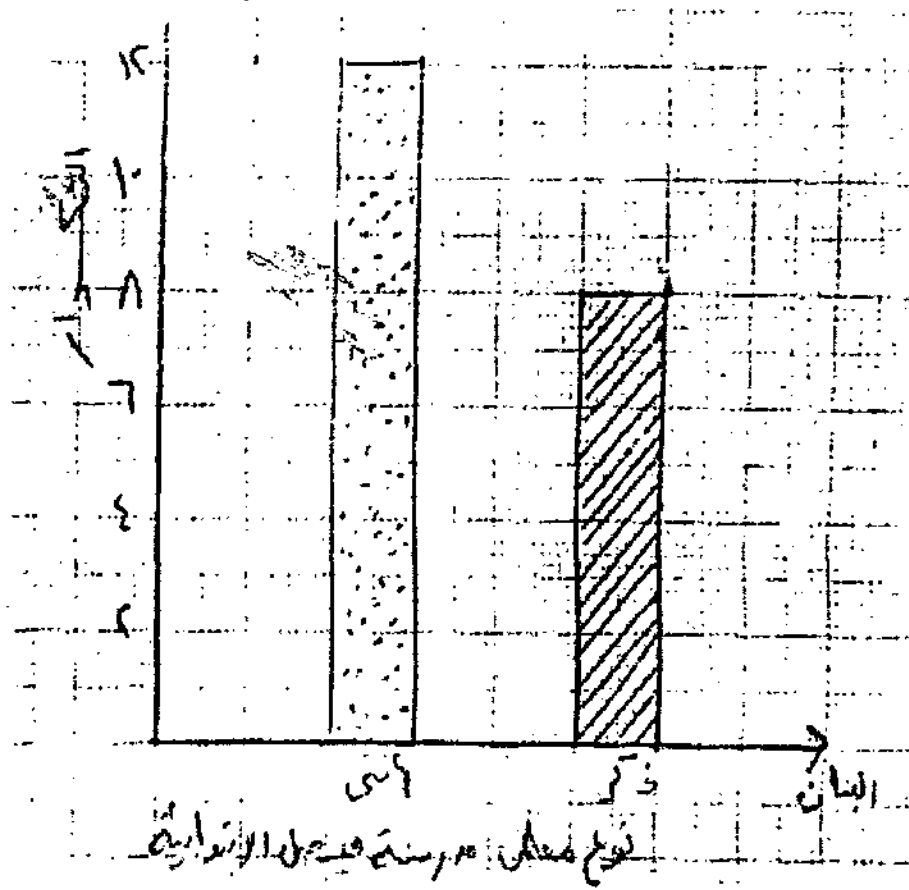
البيانات الإحصائية	التكرار
ذكر	٨
أنثى	١٢

	تدريب أثبت الجدول السابق
--	------------------------------------

الخطوة الثانية: رسم محورين أفقى ورأسى

الخطوة الثالثة: اختيار مقياس رسم مناسب على المحور الرأسى لتمثيل التكرارات و حيث أن أكبر تكرار هو ١٢ فيمكن اختيار مقياس الرسم بحيث تمثل كل وحدة فيه بـ "٢".

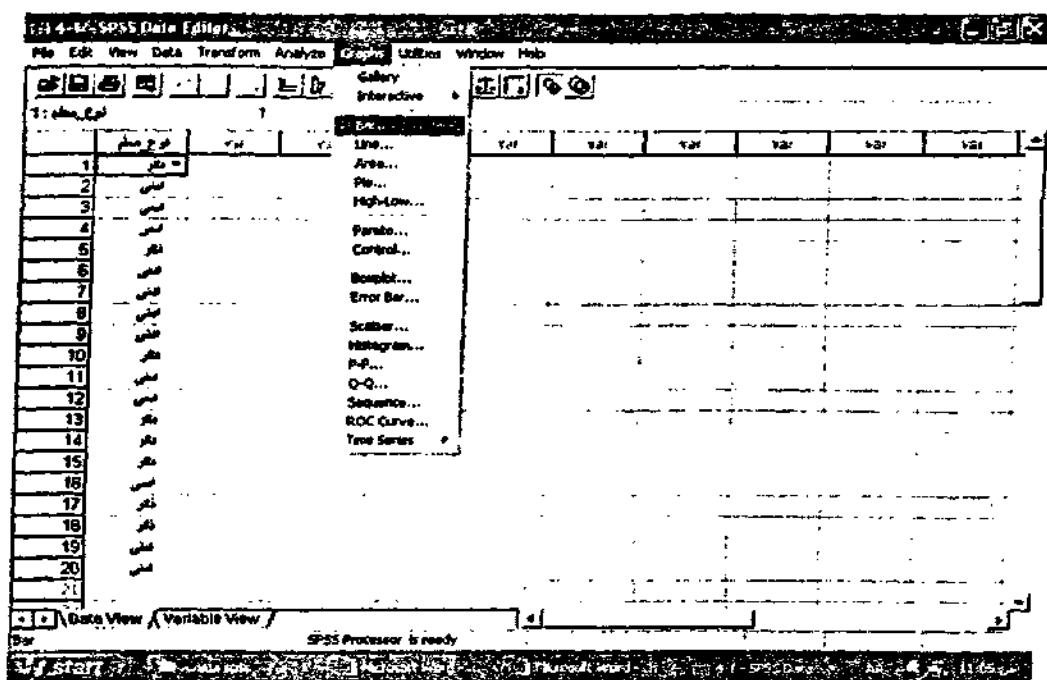
الخطوة الرابعة : رسم مستطيلين على المحور الأفقى كل مستطيل يعبر عن بيان و حيث أن التوزيع عبارة عن بيانين (ذكر-أنثى) فيتم رسم مستطيلين قاعدتيهما متساوية و متطابقة على المحور الأفقى و ارتفاع كل مستطيل يمثل تكرار البيان الممثل له المستطيل و يفصل بين المستطيلين بمسافة مناسبة ، و بناءً على الخطوات الأربع السابقة يمكن رسم المدرج المنفصل كما بالشكل :-



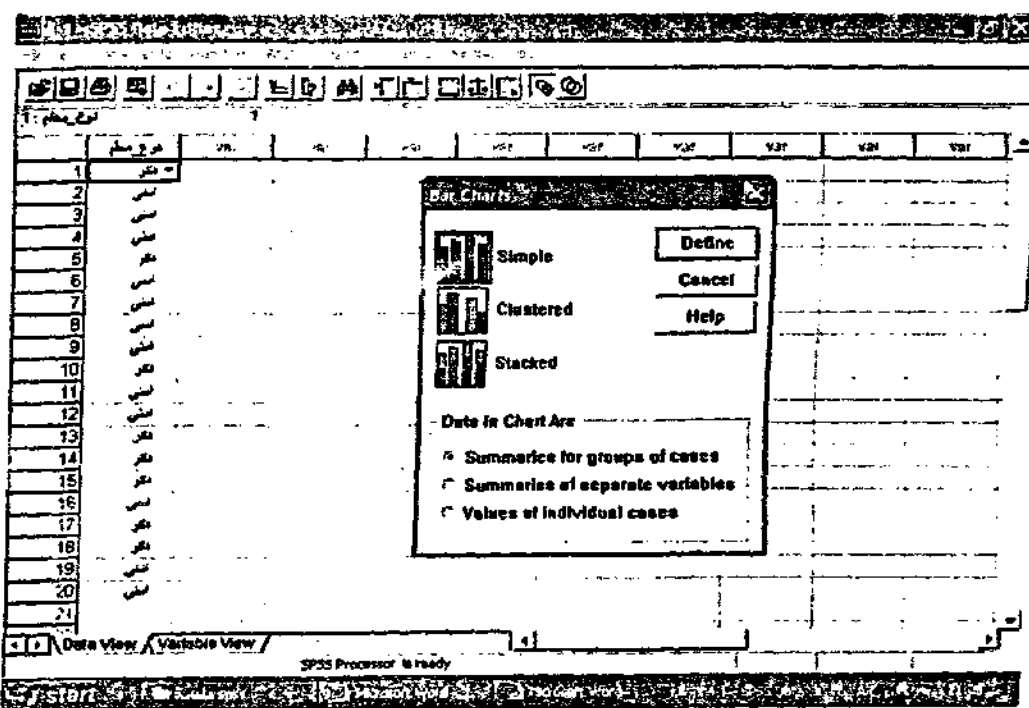
استخدام SPSS :

الخطوة الأولى: فتح البرنامج "SPSS" ، ثم الانتقال إلى شاشة Variable View ، و تحديد خصائص المتغير المطلوب تمثيل بياناته بيانياً ، وهذه موضحة كالتالي وأيضاً على الشاشة :

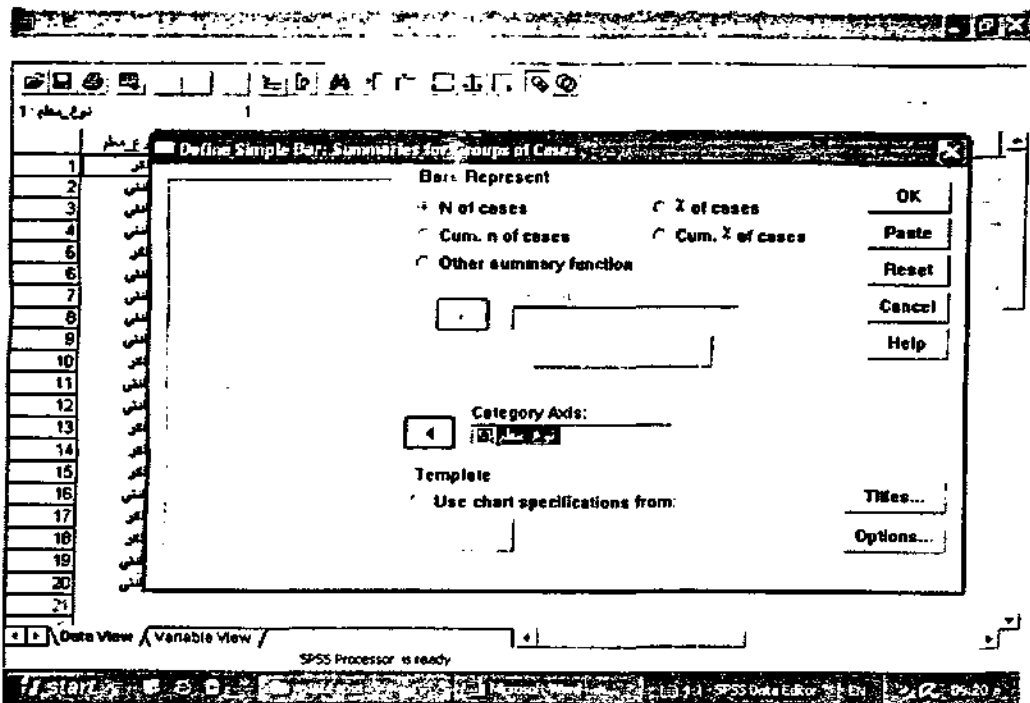
الاسم	النوع	حجم المتغير	المواضع العشرية	بطاقة المتغير	الأكواد	القيم المقبولة	عرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
نوع معلم	نومي	٨	لا يوجد	متغير النوع (نكر - أنثى) لدى معلمة مدرسة فيصل الابتدائية	(١، نكر)، (٢، أنثى)	لا يوجد	٨	يمين	إسمي



الخطوة الرابعة : سيظهر مربع حوار، نختار النمط البسيط *Simple* ثم نتأكد من اختيار مجموعات الحالات كما بالشكل :



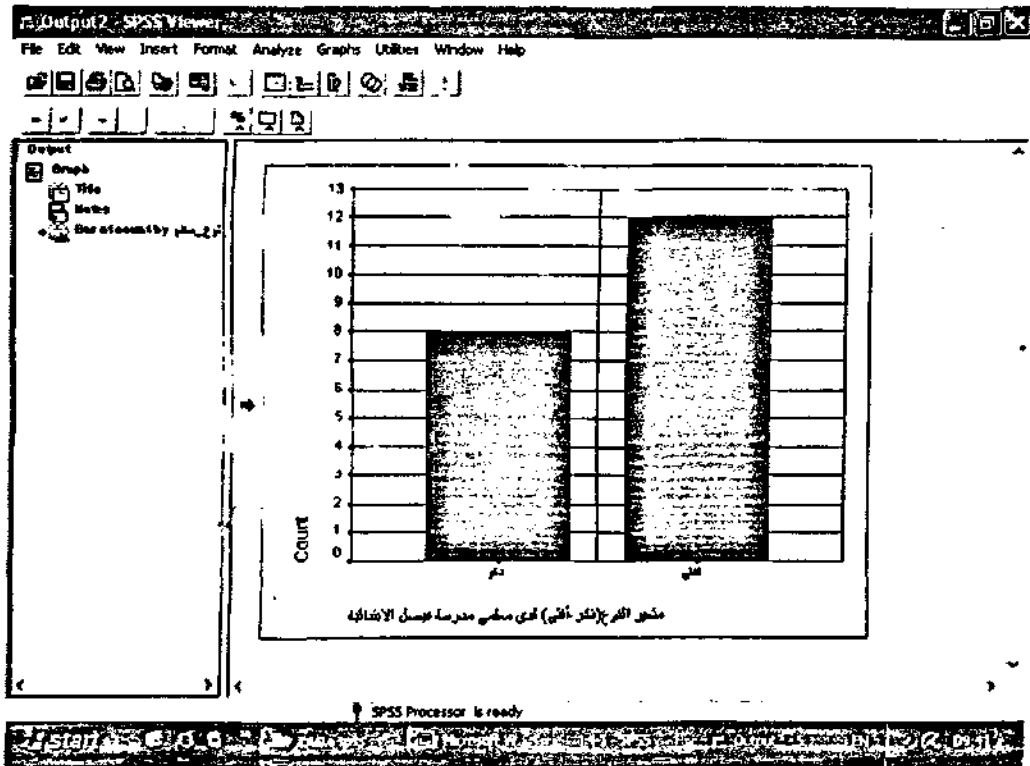
الخطوة الخامسة : نضغط بزر الماوس على *Define* ، فنحصل على مربع الحوار التالي نحدد المتغير "نوع معلم" ، ثم نضغط بالسهم الأيمن لندخله في المستطيل الأبيض الخاص بمعالجة المتغير "Category Axis" ، و نتحقق من تحديد الاختيارات المبينة في جدول الحوار كما بالشكل:



تدريب

حاول أن تجرب الأزرار الأخرى الموجودة في مربع الحوار

الخطوة السادسة: نضغط بزر الماوس على **Ok** لنحصل على النتائج المبينة في الشكل التالي :



مقارنة الطريقة اليدوية بطريقة SPSS : يلاحظ من الطريقة اليدوية و طريقة SPSS أننا توصلنا إلى نفس النتائج ، بوجود (٨) معلمين و (١٢) معلمة بمدرسة فيصل ، و لكن طريقة SPSS لديها خيارات عديدة بالطبع يكفي أن تعرف أن الشكل الموضح هو عبارة عن بديل من عدة بدائل يمكن أن تظهر بها الدرج المنفصل ، و لكن كلها تعطى نفس المعلومة ، و هذه المزايا بالطبع غير موجودة في الطريقة اليدوية .

ملاحظة

الدرج المنفصل في SPSS عبارة عن ثلاثة أجزاء هي : المستطيلات المنفصلة ، و المحور الأفقي و المحور الرأسي و بالضغط المزدوج *Double Click* على أى جزء منهم يتم فتح نافذة الأشكال *Chart Editor* . و عند فتح هذه النافذة و بالضغط المزدوج أيضاً على أى جزء يتم فتح صندوق حوار به العديد من الخواص المتعلقة بهذا الجزء و الذى يساعدنا فى تصميم الشكل المرغوب ، و لكن كما قلنا كل ذلك لا يؤثر من الحقيقة التى تعطيها لنا البيانات .

تدريب

حاول أن تجرب محتوى الملاحظة السابقة

التفسير التربوي للنتيجة : النتيجة توضح أن بمدرسة فيصل (٨) معلمين من الذكور و (١٢) معلم من الإناث و يمكن أن يفيد ذلك عند اختيار معلمين جدد بحيث يراعى بقدر الإمكان إحداث نوع من التوازن بين العديدين و على حسب ظروف المدرسة ، أو يمكن ربط المستوى العام للمدرسة بتوزيع المعلمين على متغير النوع .

مثال (٤-٢) : نفرض أن أحد الباحثين أراد التعرف على تقديرات ٤٠ طالباً بإحدى الفرق الجامعية فى مادة الإحصاء التربوى فحصل على البيانات التالية:

جيد	جيد	مقبول	جيد	ضعيف	ممتاز	جيد	جداً	جيد	ممتاز	مقبول	جيد	جداً	ضعيف
ممتاز	جيد	مقبول	جيد	ممتاز	ممتاز	جيد	جداً	مقبول	ضعيف	ضعيف	جيد	جداً	جيد
جداً	جيد	جداً	جيد	ضعيف	ممتاز	جيد	جيد	ضعيف	ممتاز	ممتاز	جيد	جداً	جداً
مقبول	مقبول	ممتاز	جيد	جداً									

و المطلوب التمثيل البياني لهذه البيانات بواسطة المدرج المنفصل يدوياً و الكترونياً؟
الطريقة اليدوية :

الخطوة الأولى: تحويل البيانات المذكورة فى المثال الى جدول توزيع تكرارى كالتالى:

البيانات الإحصائية	التكرار
ضعيف	٧
مقبول	٦
جيد	١٠
جيد جداً	٨
ممتاز	٩
المجموع	٤٠

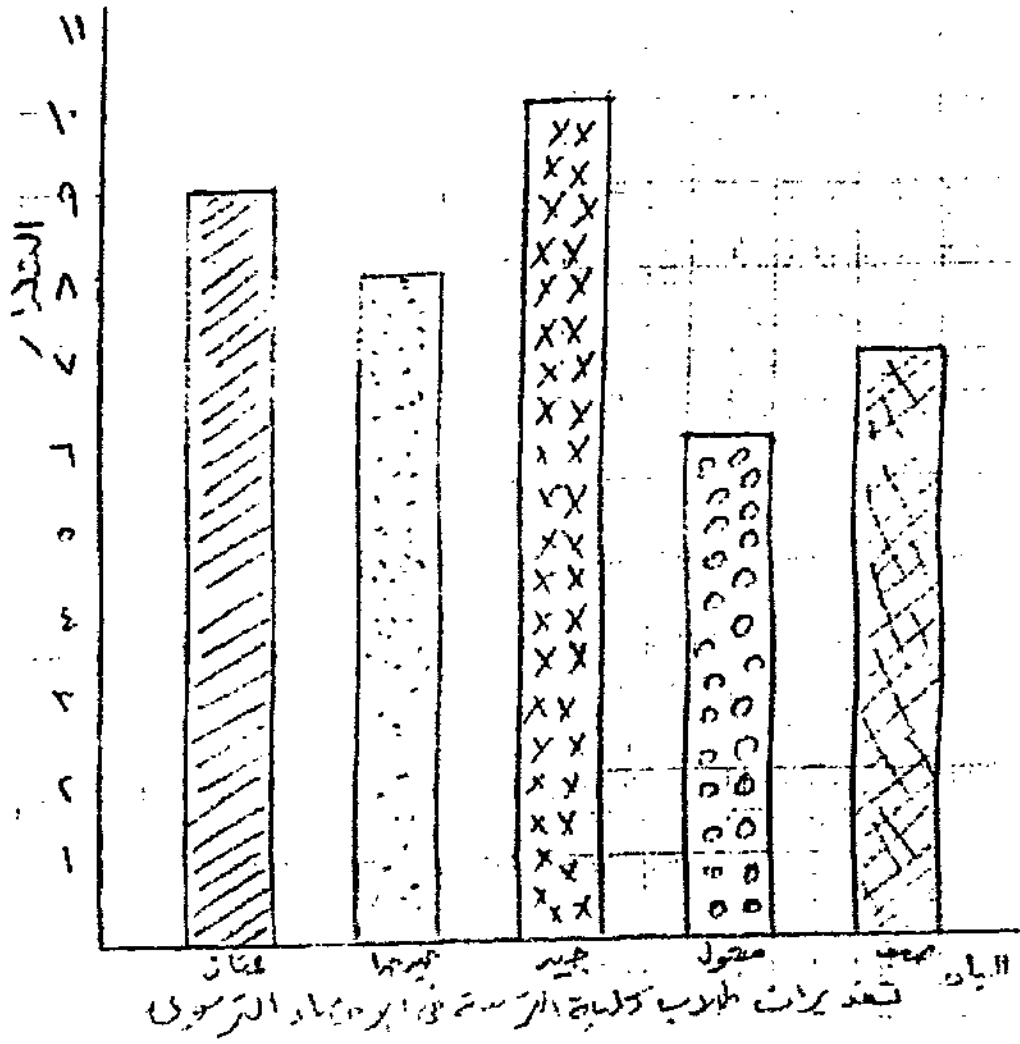
تدريب

أثبت الجدول السابق

الخطوة الثانية: رسم محورين أفقى و رأسى

الخطوة الثالثة: اختيار مقياس رسم مناسب على المحور الرأسى لتمثيل التكرارات و حيث أن أكبر تكرار هو ١٠ فيمكن اختيار مقياس الرسم بحيث تمثل كل وحدة فيه بـ ١٠ .

الخطوة الرابعة : رسم مستطيلات على المحور الافقى كل مستطيل يعبر عن بيان و حيث أن التوزيع عبارة عن خمسة بيانات (ضعيف-مقبول-جيد-جيد جداً-ممتاز) فيتم رسم خمسة مستطيلات ذات قواعد متساوية و متطابقة على المحور الافقى و ارتفاع كل مستطيل يمثل تكرار البيان الممثل له المستطيل و يفصل بين المستطيلات بمسافات متساوية ، و بناءً على الخطوات الأربع السابقة يمكن رسم المدرج المنفصل كما بالشكل :-

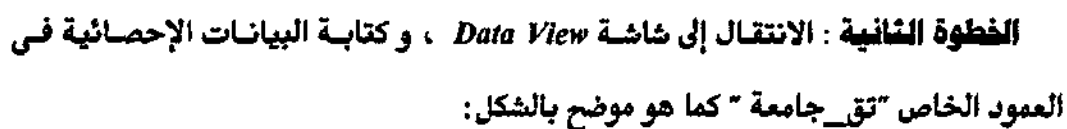


استخدام SPSS :

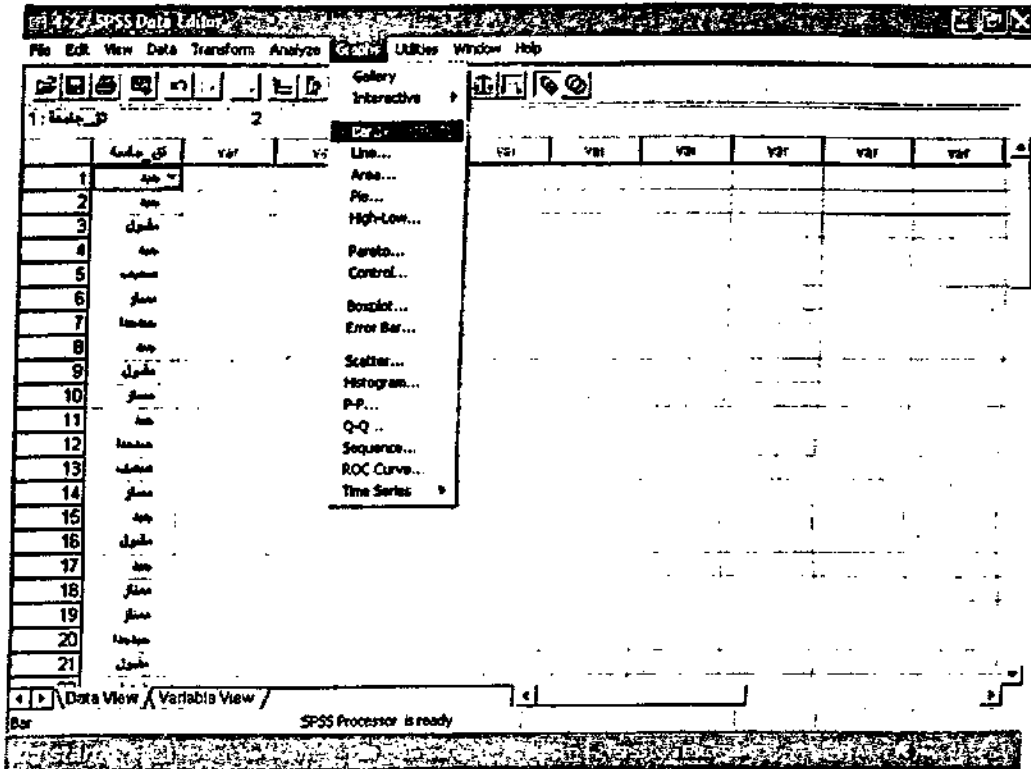
الخطوة الأولى : تحديد خصائص المتغير المطلوب معالجة بياناته : وذلك بفتح شاشة

Variable View و تحديد هذه الخصائص التالية و الموضحة أيضاً بالشاشة :

الاسم	النوع	حجم المتغير	المواضع المشربة	بطاقة التنوير	الأكواد	القيم المقبولة	عرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
تدريج جامعة	نوعي	8	لا يوجد	تقديرات مساء الإحصاء القريبوي لدى طلاب كلية التربية	(0، ضعيف)، (1، مقبول)، (2، جيد)، (3، جيد جداً)، (4، ممتاز)	لا يوجد	8	يمين	رتبي

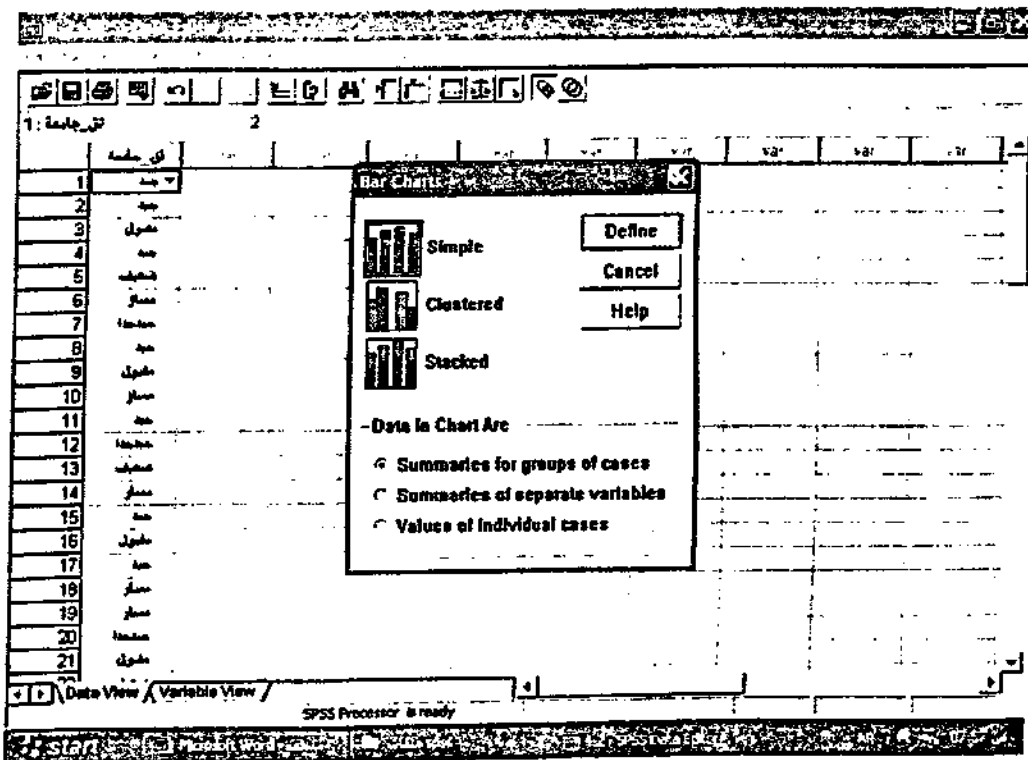


الخطوة الثالثة : من سطر الأوامر نختار الأمر *Graphs* ثم الأمر الفرعي *Bar...*

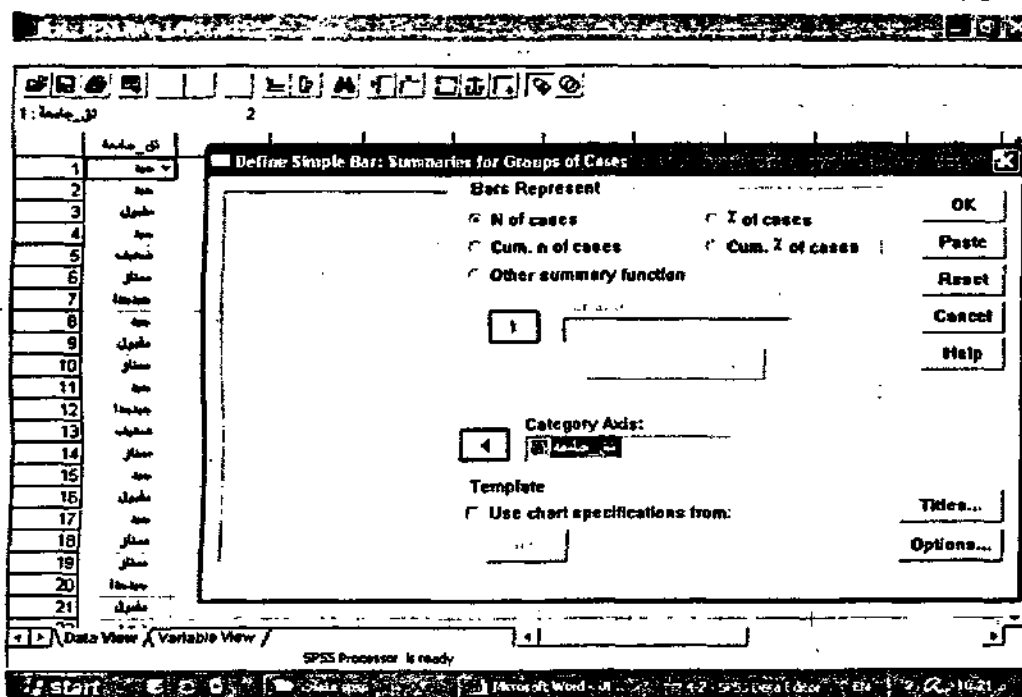


الخطوة الرابعة : سيظهر مربع حوار، نختار النمط البسيط *Simple* ثم نتأكد من اختيار

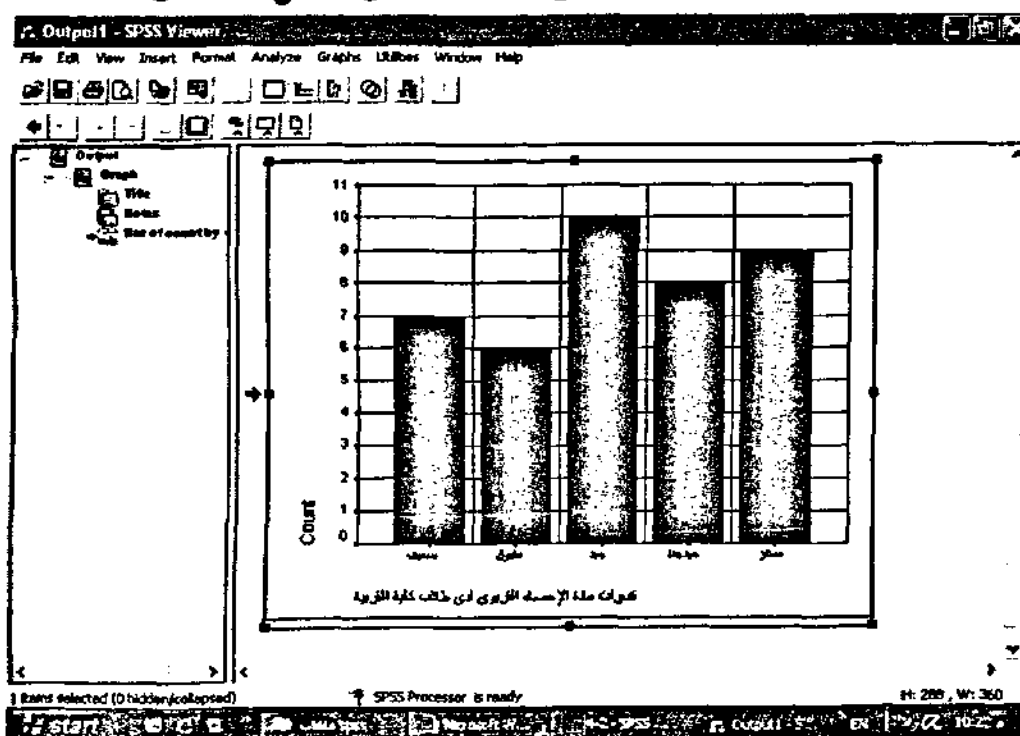
مجموعات الحالات كما بالشكل :



الخطوة الخامسة : نضغط بزر الماوس على *Define* ، فنحصل على مربع الحوار التالي نحدد المتغير "تق_جامعة" ، ثم نضغط بالسهم الأيمن لندخله في المستطيل الأبيض الخاص بمعالجة المتغير "Category Axis" ، و نتحقق من تحديد الاختيارات المبينة في جدول الحوار كما بالشكل :



الخطوة السادسة : نضغط بزر الماوس على *Ok* لنحصل على النتائج المبينة في الشكل التالي



مقارنة الطريقة اليدوية بطريقة SPSS : يلاحظ من الطريقة اليدوية و طريقة SPSS أننا توصلنا إلى نفس النتائج مع فارق ترتيب المستطيلات و هذه عملية شكلية لا تؤثر في حقيقة المعلومة التي يقدمها الشكلان ، مع مراعاة الفارق في الدقة و الإمكانيات بين الطريقتين كما سبق و أوضحنا .

التفسير التربوي للنتيجة : النتيجة توضح الاتي:

- وجود عدد من الطلاب حاصلين على تقديرات متميزة في مادة الإحصاء التربوي منهم (٩) حاصلين على تقدير ممتاز و (٨) حاصلين على تقدير (جيد جداً) و هؤلاء ينبغي الحفاظ على مستواهم و تشجيعهم و تدعيمهم .
- وجود عدد من الطلاب حاصلين على تقديرات متوسطة في مادة الإحصاء التربوي منهم (١٠) حاصلين على تقدير جيد و (٦) حاصلين على تقدير (مقبول) و هؤلاء ينبغي الاهتمام بهم لرفع مستواهم بتكليفهم بمهام أكاديمية إضافية .
- وجود عدد من الطلاب حاصلين على تقديرات منخفضة في مادة الإحصاء التربوي هم (٧) طلاب حاصلين على تقدير (ضعيف) و هؤلاء ينبغي التركيز عليهم لمعرفة مسببات فشلهم في المادة و توجيههم التوجيه المناسب .

مثال (٤-٣): أراد باحث التعرف على درجة التوافق الإجتماعي لدى عينة من محفوصيه عددهم ٢٧ فكانت درجاتهم على مقياس التوافق ذى الدرجة الكلية ١٦ موزعة كالتالي:

١٤-٩-٩-١٤-٧-١٢-٦-١٣-١٢-٧-١٢-٨-١٤-٧-٨-١٠-١٠-١٣-٦-١٢-٧-١٤-٩-٩-١٤
٩-١٢-١٤-٨-١٢

و المطلوب تمثيل هذه البيانات بيانياً عن طريقة المدرج المنفصل بالطريقة اليدوية وباستخدام SPSS :

الطريقة اليدوية :

الخطوة الأولى: تحويل البيانات المذكورة في المثال إلى جدول توزيع تكرارى كالتالي:

البيانات الإحصائية	التكرار
٦	٢
٧	٣
٨	٣
٩	٤
١٠	٢
١٢	٦
١٣	٢
١٤	٥
المجموع	٢٧

تدريب

أثبت الجدول السابق

الخطوة الثانية: رسم محورين أفقي ورأسي

الخطوة الثالثة: اختيار مقياس رسم مناسب على المحور الرأسى لتمثيل التكرارات و حيث

أن أكبر تكرار هو ٦ فيمكن اختيار مقياس الرسم بحيث تمثل كل وحدة فيه بـ "١" .

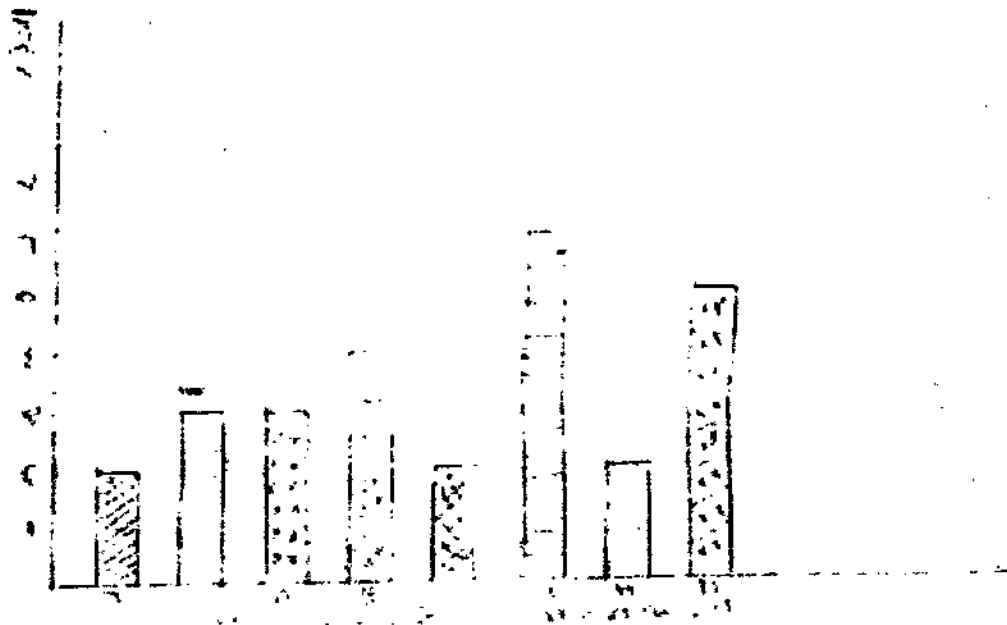
الخطوة الرابعة : بملاحظة جدول التوزيع التكرارى نجد أن هناك ثمانية بيانات كمية كل

بيان له تكرار مقابل ، لذلك يتم رسم ثمانية مستطيلات على المحور الأفقي كل مستطيل

يعبر عن بيان و المستطيلات ذات قواعد متساوية و متطابقة على المحور الافقى و ارتفاع كل

مستطيل يمثل تكرار البيان الممثل له المستطيل و يفصل بين المستطيلات بمسافات متساوية ،

و بناءً على الخطوات الأربع السابقة يمكن رسم المدرج المنفصل كما بالشكل :-

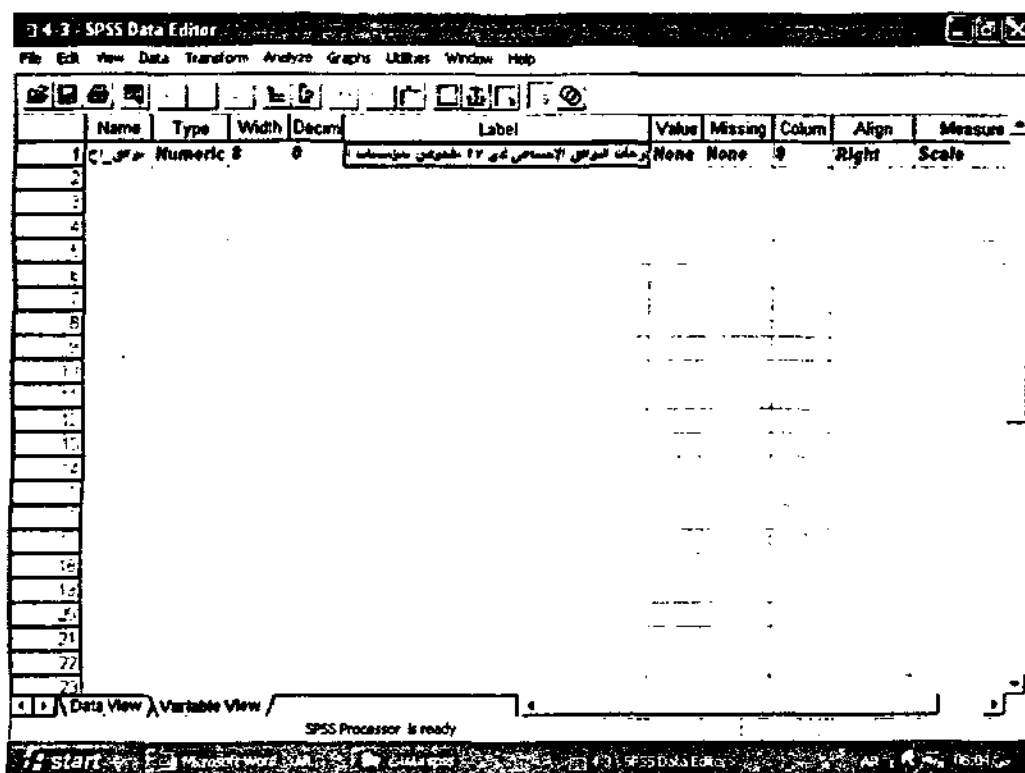


استخدام SPSS :

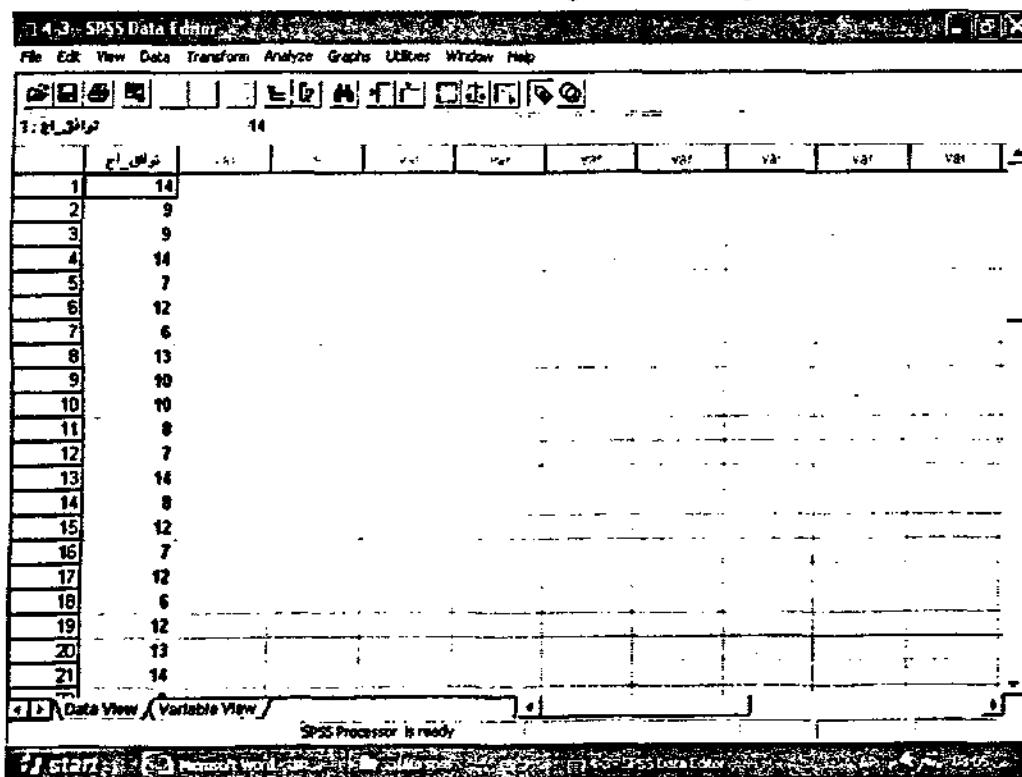
الخطوة الأولى : تحديد خصائص المتغير المطلوب معالجة بياناته : وذلك بفتح شاشة

Variable View وتحديد هذه الخصائص الموضحة أيضاً بالشاشة :

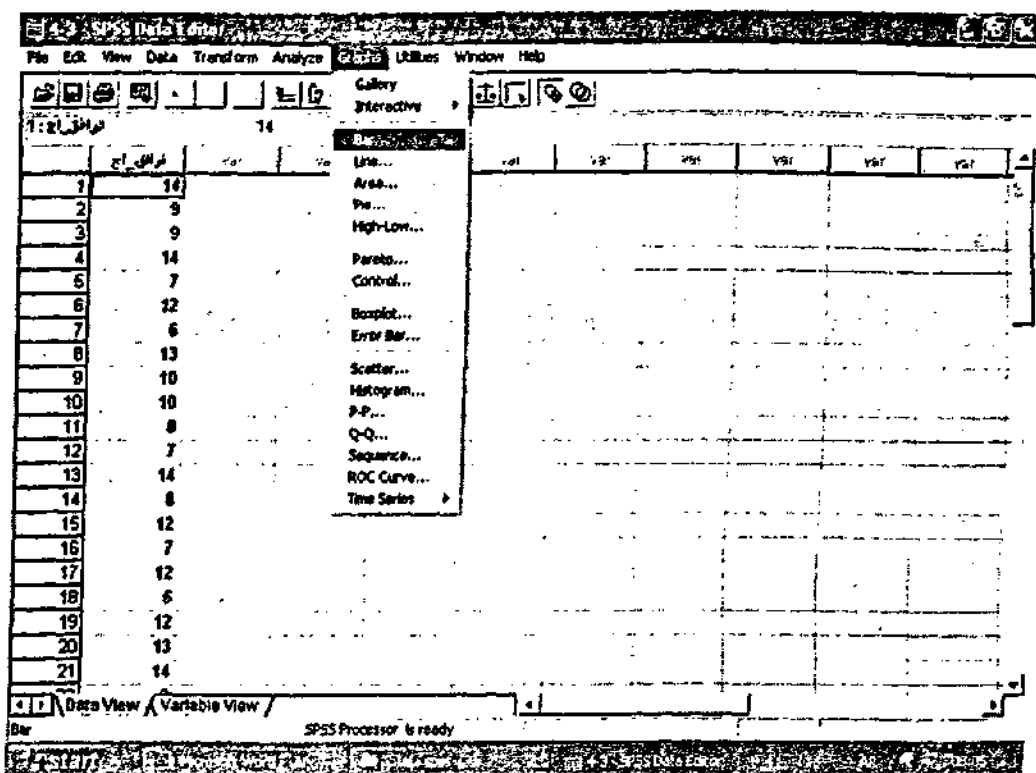
الاسم	النوع	حجم المتغير	المواضع العشرية	بطاقة المتغير	الأكواد	القيم المفقودة	عرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
توافق_اج	رقمي	٨	لا يوجد	درجات التوافق الاجتماعي لدى ٢٧ مفحوص بمؤسسات الرعاية	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	مترج



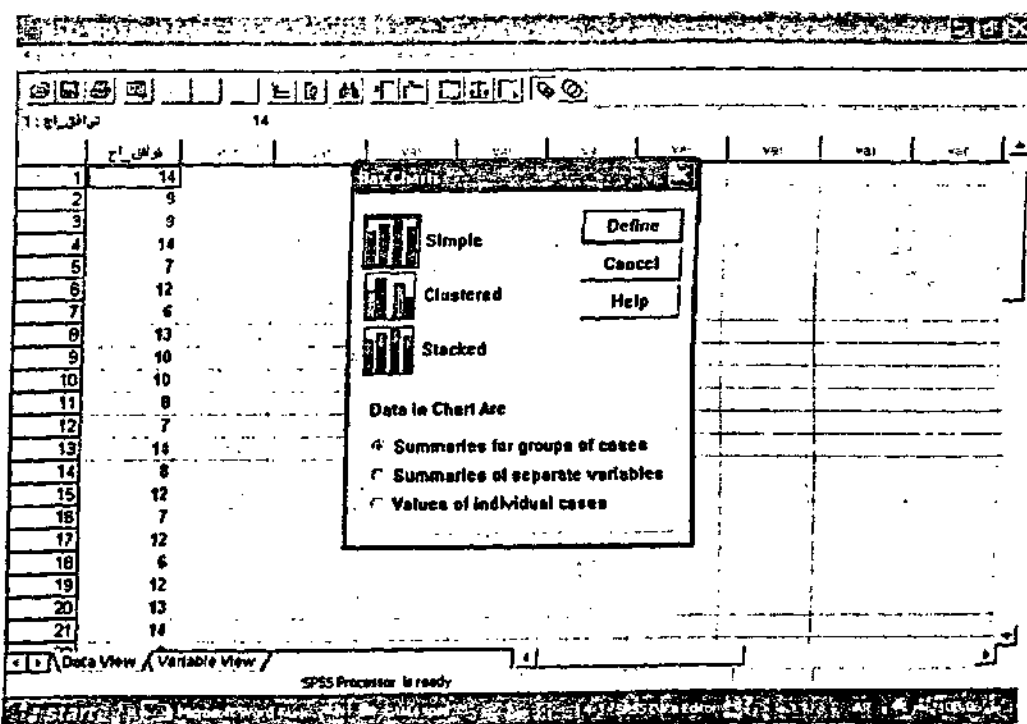
الخطوة الثانية: الانتقال إلى شاشة *Data View* ، ثم كتابة البيانات الإحصائية في العمود الخاص "توافق_اج" كما هو موضح بالشكل:



الخطوة الثالثة: من سطر الأوامر نختار الأمر *Graphs* ثم الأمر الفرعي *Bar...*

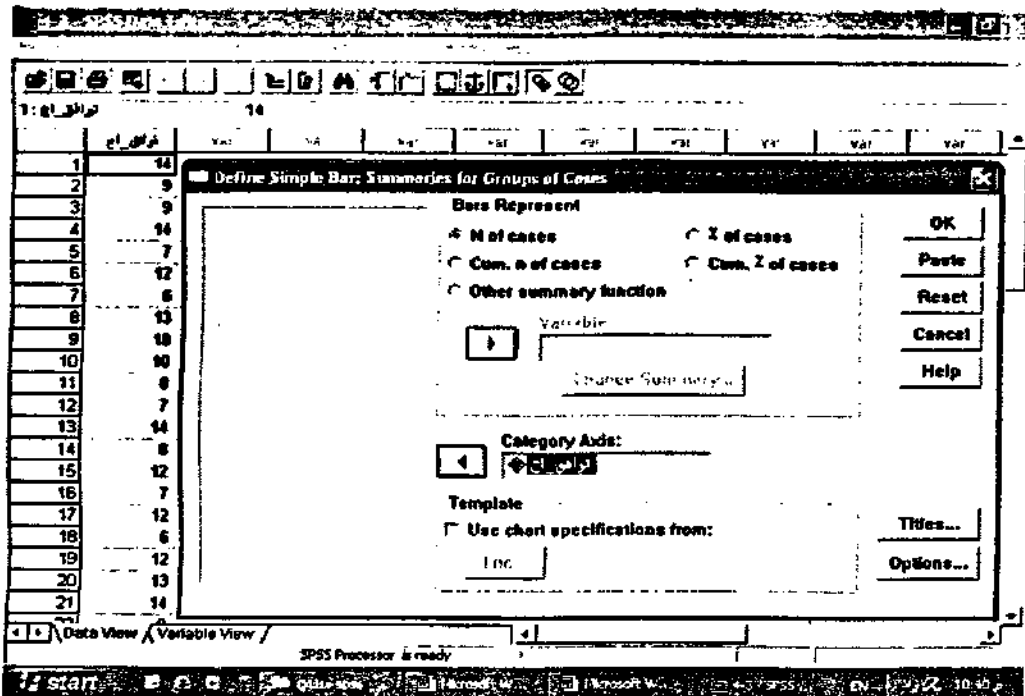


الخطوة الرابعة : سيظهر مربع حوار نختار النمط البسيط *Simple* ثم نتأكد من اختيار مجموعات الحالات كما بالشكل .

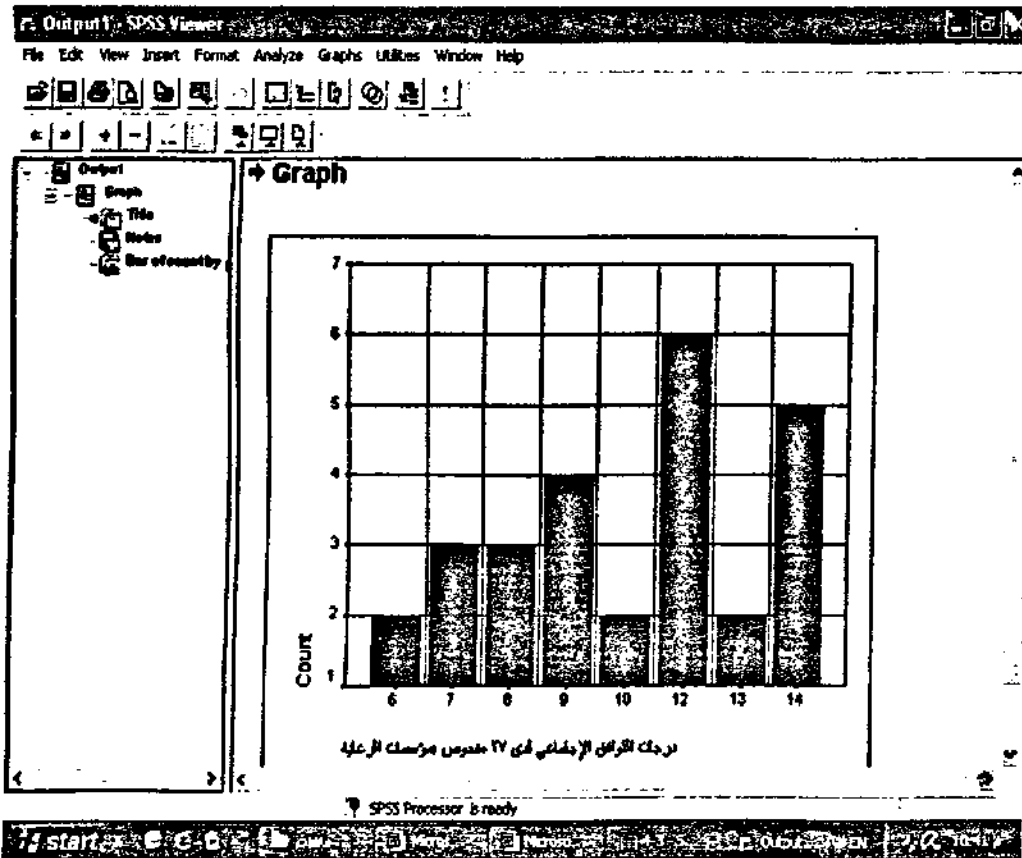


الخطوة الخامسة : نضغط بزر الماوس على *Define* ، فنحصل على مربع الحوار التالي نحدد التغيير "توافق_اج" ثم نضغط بالسهم الأيمن لندخله في السطيل الأبيض "*Category Axis*"

الخاص بمعالجة المتغير و نتحقق من تحديد الاختيارات المبينة في جدول الحوار كما بالشكل :



الخطوة السادسة : نضغط بزر الماوس على Ok لنحصل على النتائج المبينة في الشكل التالي



قارن بين الطريقتين اليدوية و طريقة SPSS ، مع تفسير النتيجة المتحصل عليها بأى من الطريقتين تربوياً

مثال (٤-٤): قام معلم فصل بتصنيف مجموعة من تلاميذه عددهم "٢٥" تلميذاً في ضوء درجاتهم على اختبار الحساب فحصل على التقديرات التالية:

و المطلوب تمثيل هذه البيانات بواسطة الخط البياني يدوياً و باستخدام SPSS ؟
الطريقة اليدوية:

البيان	التكرار
ممتاز	١١
متوسط	٩
ضعيف	٥
المجموع	٢٥

تدريب

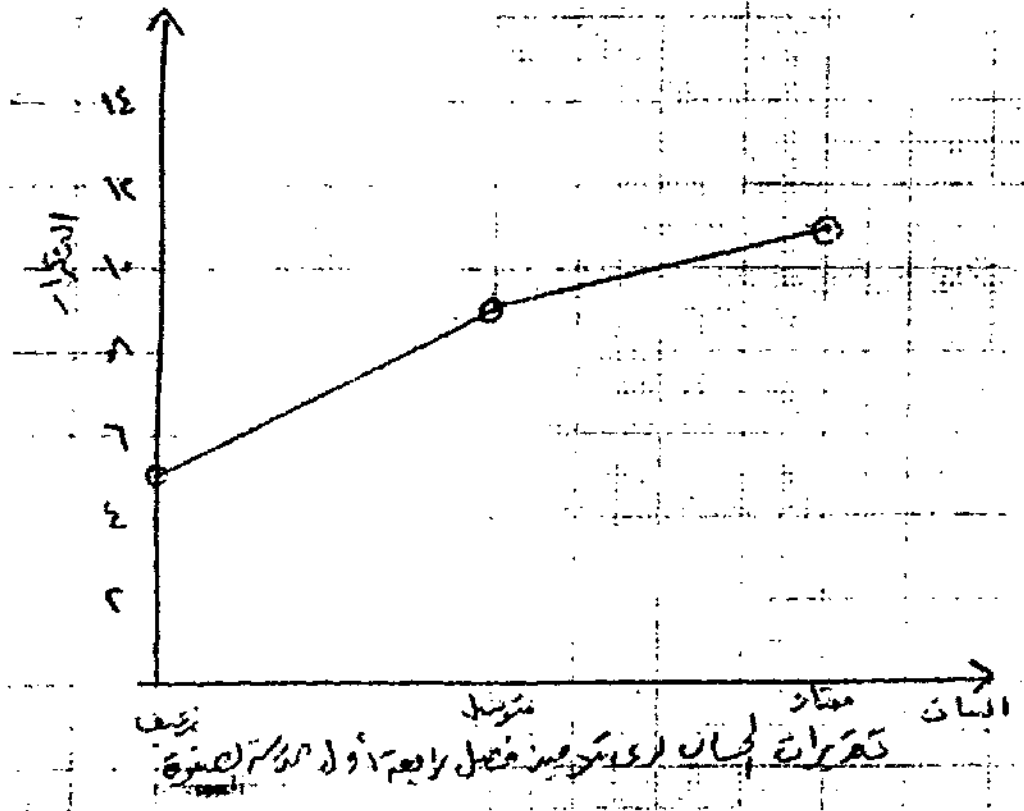
أثبت الجدول السابق

الخطوة الثانية: يتم رسم محورين متعامدين أفقي ورأسي.

الخطوة الثالثة: يتم اختيار مقياس رسم مناسب على المحور الرأسى وحيث أن أكبر تكرار هو ١١ نختار كل وحدة بـ "٢".

الخطوة الرابعة: نحدد أول بيان و هو ممتاز على بداية المحور الافقى و آخر بيان و هو ضعيف على نهاية المحور الافقى و البيان متوسط على نقطة المنتصف و لكن ارتفاع كل نقطة فى الثلاثة على حسب تكرارهم.

و بناءً على الخطوات الأربع السابقة يمكن رسم الخط البيانى كالتالى:

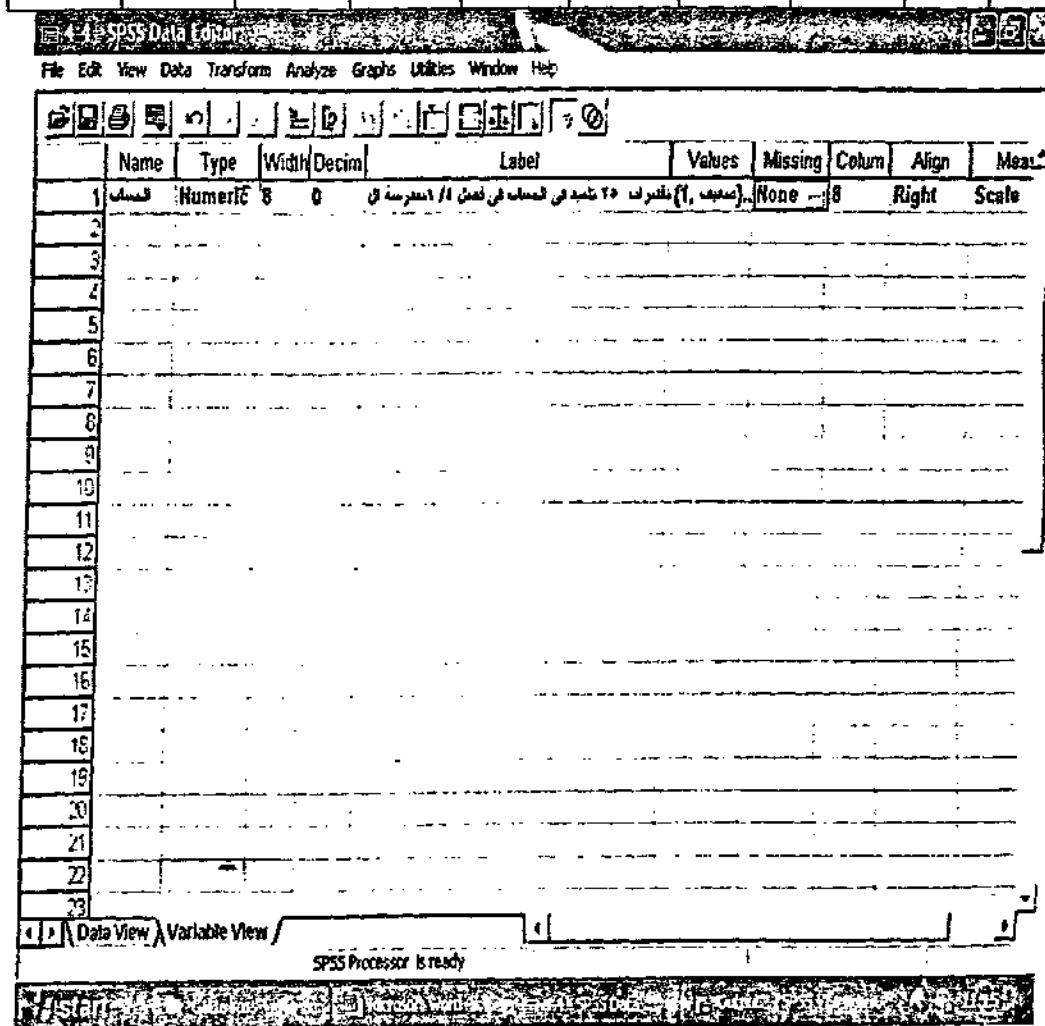


استخدام SPSS :

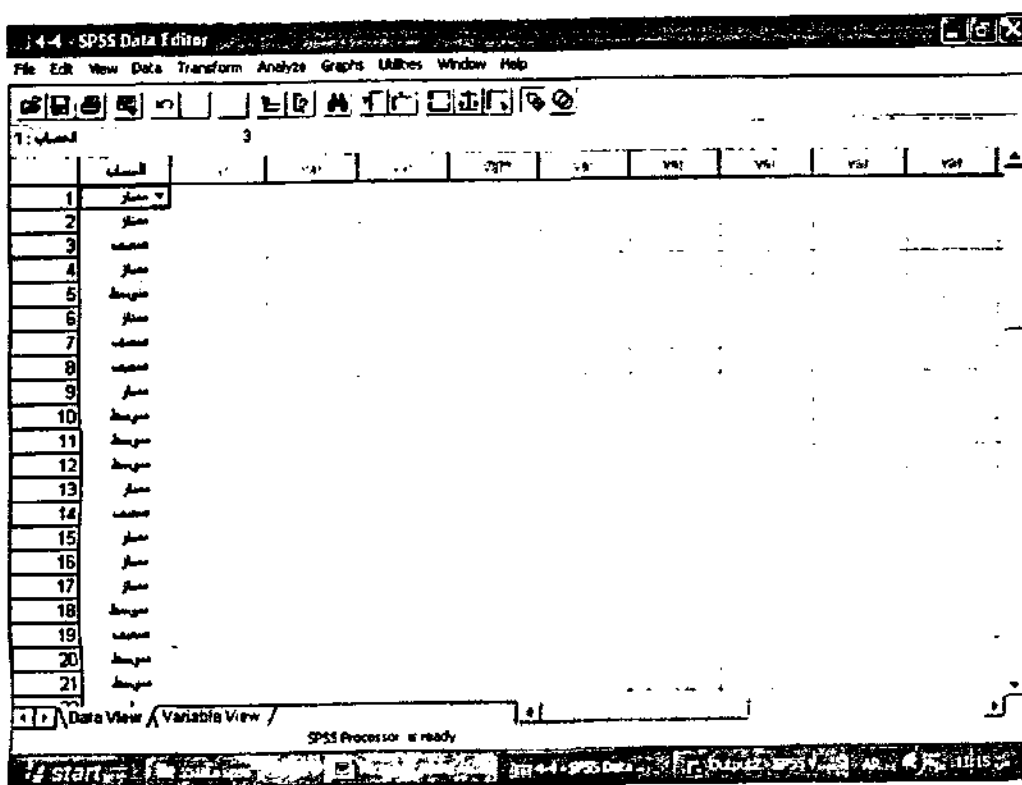
الخطوة الأولى: تحديد خصائص المتغير المطلوب معالجة بياناته : وذلك بفتح شاشة

Variable View وتحديد هذه الخصائص و الموضحة أيضاً بالشاشة :

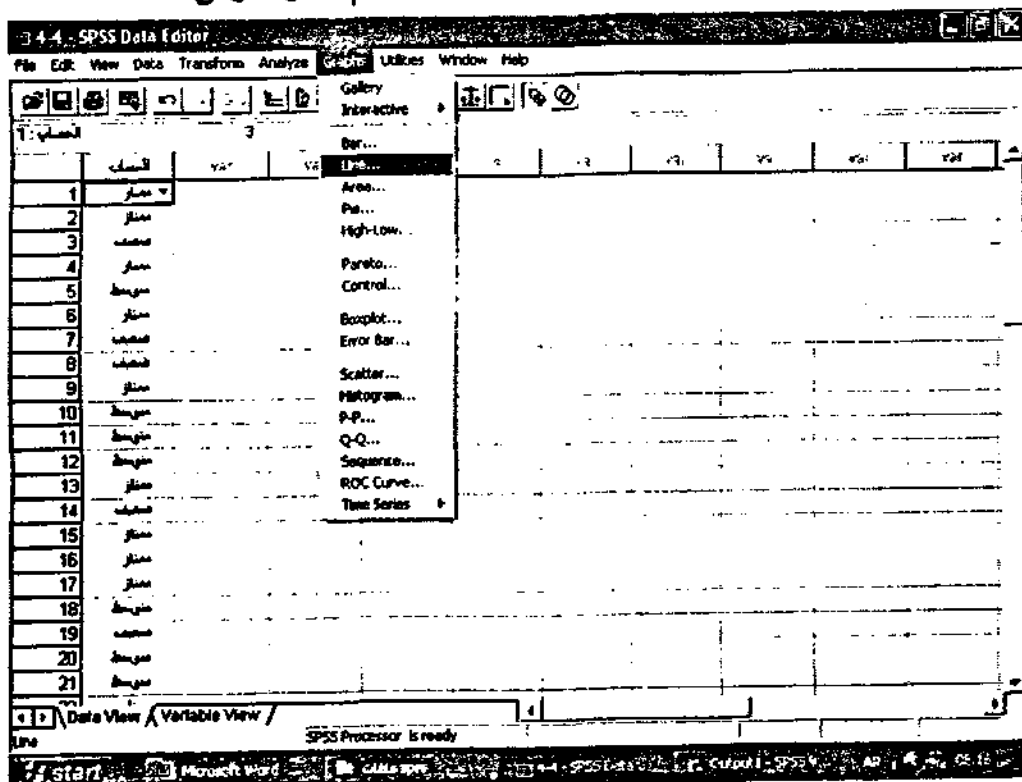
الاسم	النوع	حجم التغير	المواضع المشيرة	بطاقة التغير	الأكواد	القيم المقبولة	عرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
الحساب	رقمي	٨	لا يوجد	تقديرات ٢٥ تلميذ فسي الحساب في فصل ١/٤ بمدرسة المنوة	(١) (ضعيف) (٢) (متوسط) (٣) (ممتاز)	لا يوجد	٨	يمين	متدرج



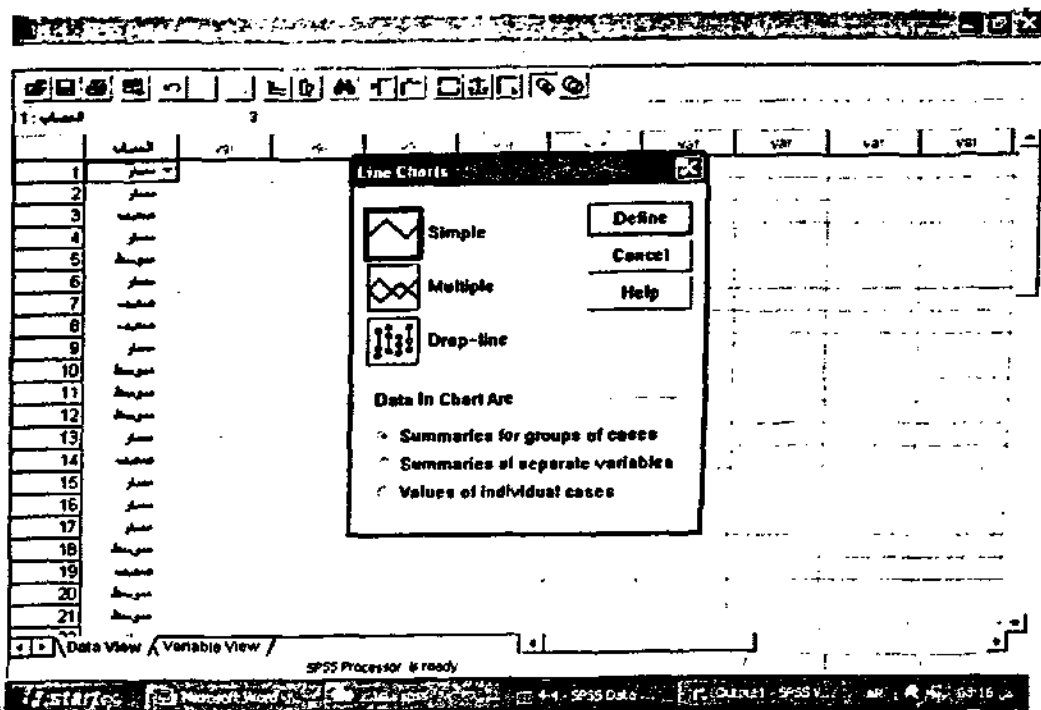
الخطوة الثانية : الانتقال إلى شاشة *Data View* ، ثم كتابة البيانات الإحصائية في العمود الخاص "الحساب" كما هو موضح بالشكل :



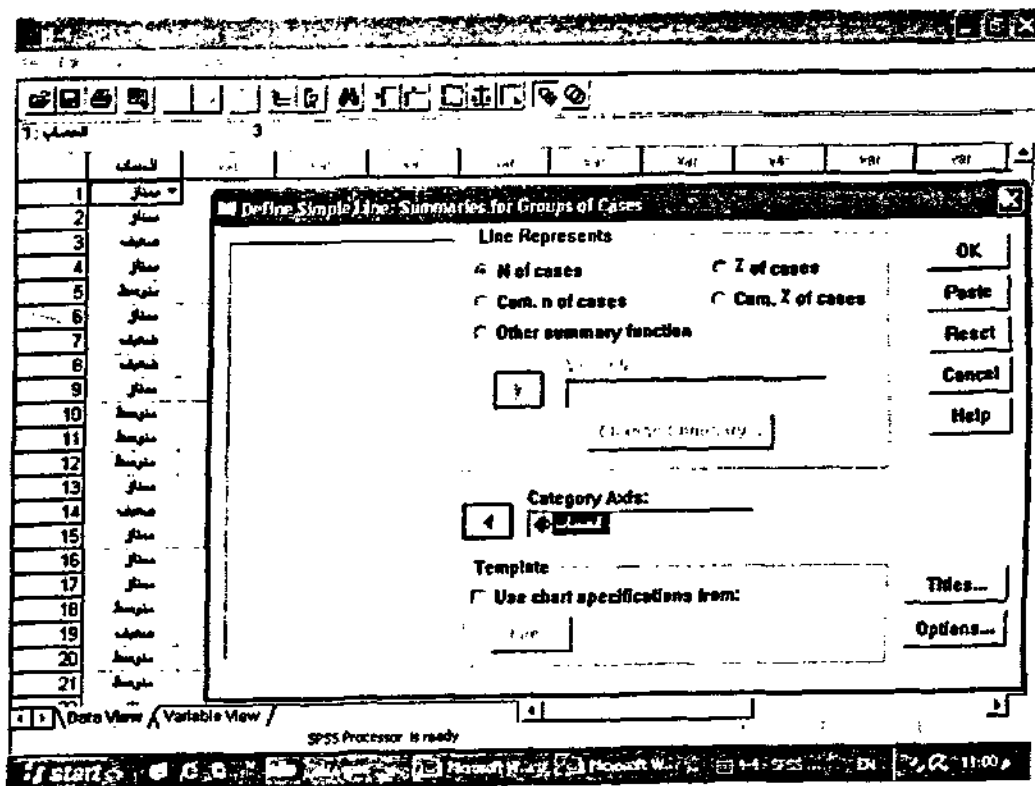
الخطوة الثالثة : من سطر الأوامر نختار الأمر **Graphs** ثم الأمر الفرعي **Line...**



الخطوة الرابعة : سيظهر مربع الحوار التالي ، نختار النمط البسيط "Simple" ، و التحديد الموضح بالشكل:

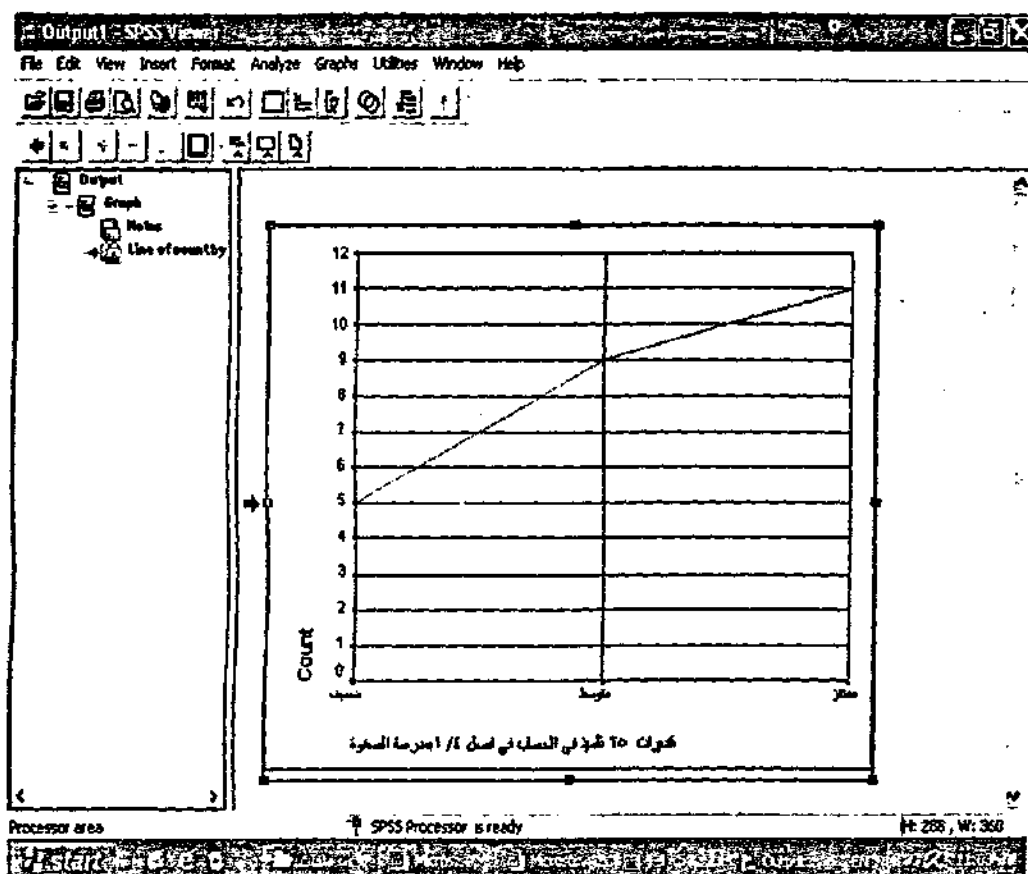


الخطوة الخامسة : نضغط على الزر "Define" سيظهر مربع الحوار التالي: يتم إدخال المتغير في المستطيل الأبيض المسمى "Category Axis" والتأكد من اختيار معالجة التكرار "عدد الحالات" "N. Of Cases".



الخطوة السادسة: بعد الضغط على الزر *Ok* نحصل على النتيجة و هو التمثيل البياني

لهذه البيانات الكمية كما بالشكل :



مقارنة الطريقة اليدوية بطريقة SPSS : يلاحظ من الطريقة اليدوية و طريقة SPSS أننا توصلنا إلى نفس النتائج ، مع فارق الدقة و الإمكانيات و الخيارات العديدة التي يقدمها SPSS كما سبق و أوضحنا .

تدريب

حاول أن تجرب الخيارات العديدة في هذا الشكل و الموجودة في نافذة الأشكال *Chart Editor* ، في ضوء ما عرفتته سابقاً .

التفسير التربوي للنتيجة : توضح هذه النتيجة وجود عدد كبير من التلاميذ المتميزين في مادة الحساب عددهم ١١ من تكرار كل قدره ٢٥ علينا أن نشجعهم و ندعمهم و نجعلهم قدوة لزملائهم ، كما يوجد (٩) تلاميذ تقديراتهم متوسطة في الحساب و دور المعلم هنا ينحصر في ضرورة رفع مستوى هؤلاء التلاميذ بتكليفهم بواجبات و خلق الحافز و الدافع للتعلم و

التحسن في المستوى ، كما يوجد (5) طلاب تقديراتهم ضعيفة و ينبغي هنا على المعلم أن يعرف سبب هذا الضعف هل أسباب مدرسية أم بيئية أم شخصية و يحاول بقدر الإمكان أن يقلل منها .

مثال (٤-١١): طبق باحث اختباراً في الذكاء على مجموعة من تلاميذ الصف الأول الإعدادي قوامها ٤٠ تلميذاً و بعد تصنيف التلاميذ طبقاً لدرجاتهم على الاختبار حصل على المستويات العقلية الآتية:

ذكي-ذكي-متوسط الذكاء-متوسط الذكاء-ذكي جدا-ذكي-دون المتوسط-ذكي-ذكي-ذكي جدا-ذكي-ذكي-متوسط الذكاء-متوسط الذكاء-متوسط الذكاء-متوسط الذكاء-دون المتوسط-ذكي-متوسط الذكاء-متوسط الذكاء-متوسط الذكاء-ذكي-متوسط الذكاء-دون المتوسط-متوسط الذكاء-ذكي جدا-متوسط الذكاء-متوسط الذكاء-متوسط الذكاء-ذكي-ذكي-دون المتوسط-ذكي-متوسط الذكاء-متوسط الذكاء.

و المطلوب تمثيل هذه البيانات بواسطة الخط البياني يدوياً و باستخدام SPSS :

الطريقة اليدوية :

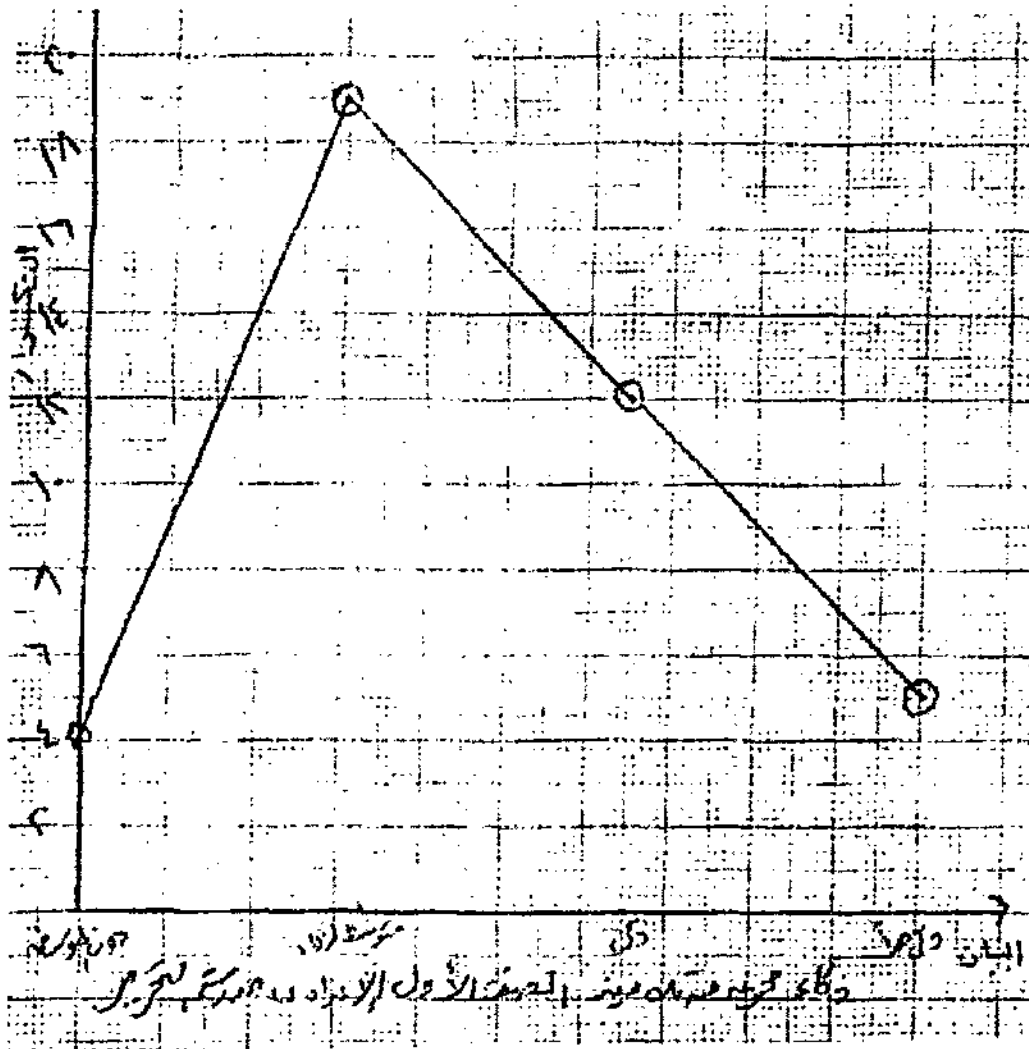
الخطوة الأولى: يتم تحويل البيانات السابقة إلى جدول تكرارى كالتالى:

البيان	التكرار
دون المتوسط	٤
متوسط الذكاء	١٩
ذكي	١٢
ذكي جدا	٥
المجموع	٤٠

الخطوة الثانية: يتم رسم محورين أفقى و رأسى .

الخطوة الثالثة : يتم أخذ مقياس رسم مناسب لتمثيل تكرار البيانات على المحور الرأسى و حيث أن أكبر تكرار هو ٢٠ فيمكن تمثيل كل وحدة بـ "٢" .

الخطوة الرابعة : يتم تمثيل كل بيان على المحور الأفقى بحيث نبدأ بأول بيان "دون المتوسط" على بداية المحور السينى و يرتفع بقدر تكراره ، ثم آخر بيان " ذكى جداً" على نهاية المحور السينى و يرتفع بقدر تكراره ، و باقى البيانات يتم تمثيلها بين هذين البيانين على أن تكون بينهما مسافات متساوية، و يتم توصيل النقاط .
بناءً على الخطوات الأربع السابقة يمكن رسم الخط البيانى يدوياً كالتالى :



استخدام SPSS :

الخطوة الأولى : تحديد خصائص المتغير المطلوب معالجة بياناته : و ذلك بفتح شاشة *Variable View* و تحديد هذه الخصائص الموضحة أيضاً بالشاشة :

الاسم	النوع	حجم المتغير	المواضع المعشربة	بطاقة المتغير	الأكواد	القسم المفتوحة	عرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
الذكاء	نوعي	٨	لا يوجد	درجات تلاميذ أولى إعدادي في الذكاء	(١، دون المتوسط)، (٢، متوسط)، (٣، الذكاء)، (٤، بمرتبة التحصيل (جدا)	لا يوجد	٨	يمين	رتبي

SPSS Data Editor

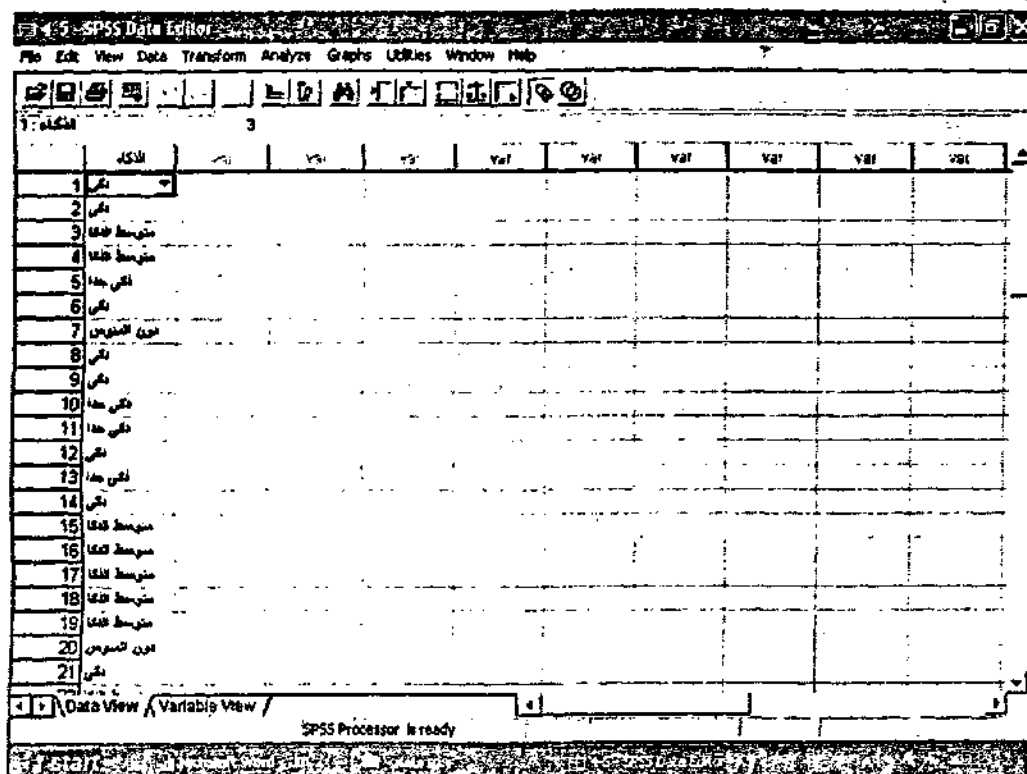
File Edit View Data Transform Analyze Graphs Utilities Window Help

	Name	Type	Width	Decim	Label	Values	Missing	Column	Align	Measure
1	الذكاء	String	8	0	درجات تلاميذ أولى إعدادي في الذكاء بمرتبة التحصيل	None		8	Left	Ordinal
2										
3										
4										
5										
6										
7										
8										
9										
10										
11										
12										
13										
14										
15										
16										
17										
18										
19										
20										
21										
22										
23										

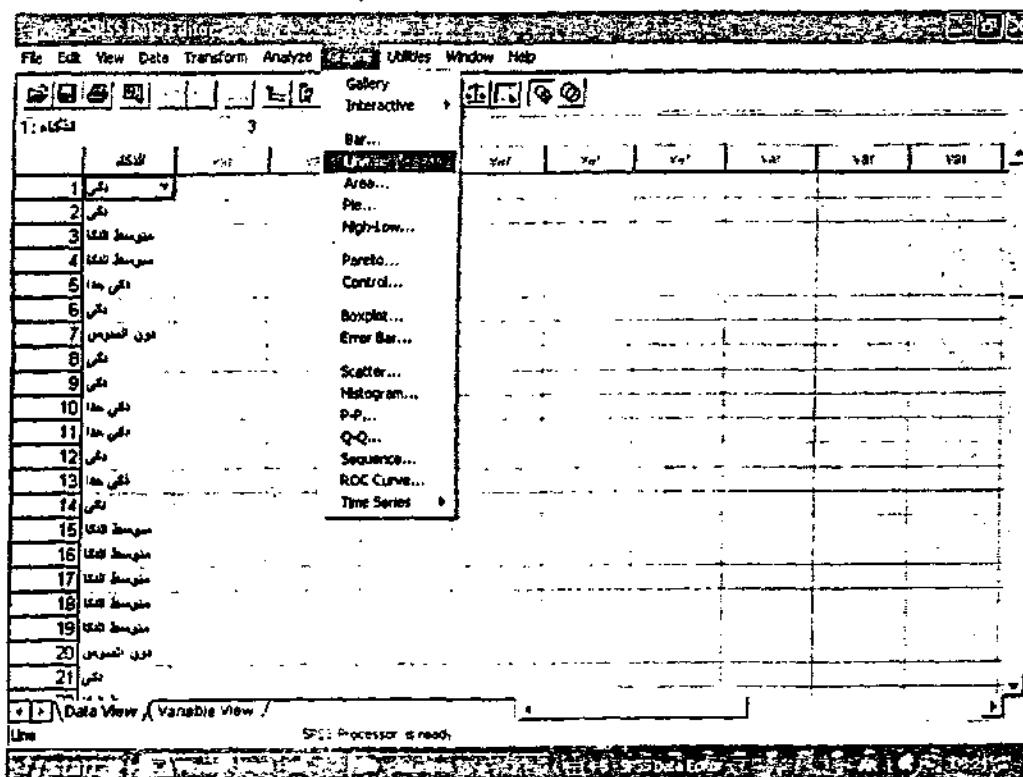
Data View Variable View SPSS Processor is ready

الخطوة الثانية : الانتقال إلى شاشة *Data View* ، ثم كتابة البيانات الإحصائية في العمود

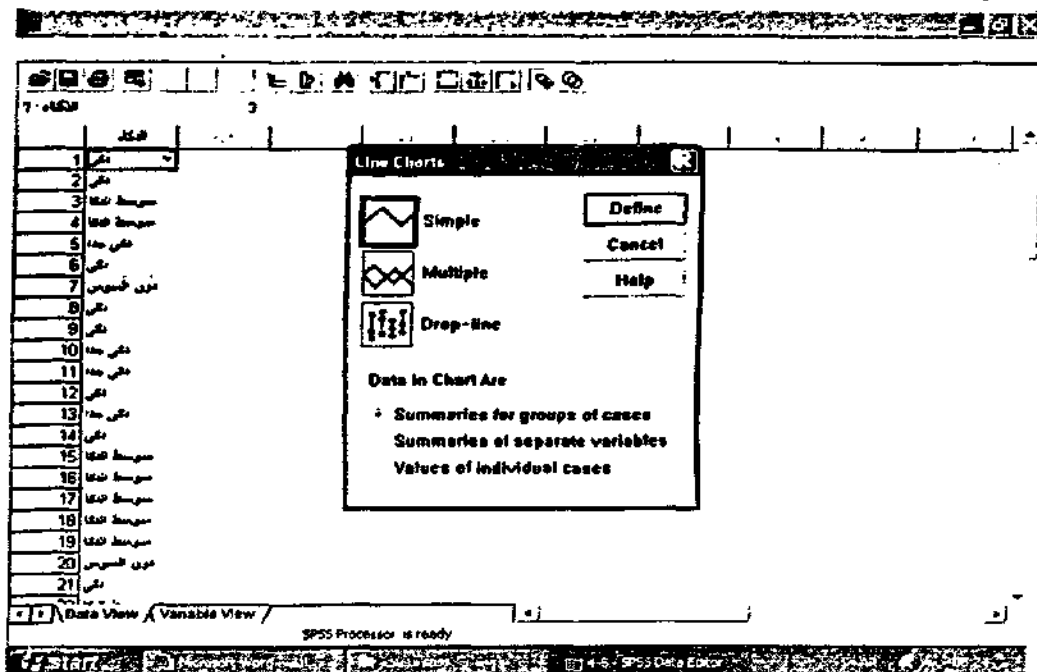
الخاص "الذكاء" كما هو موضح بالشكل :



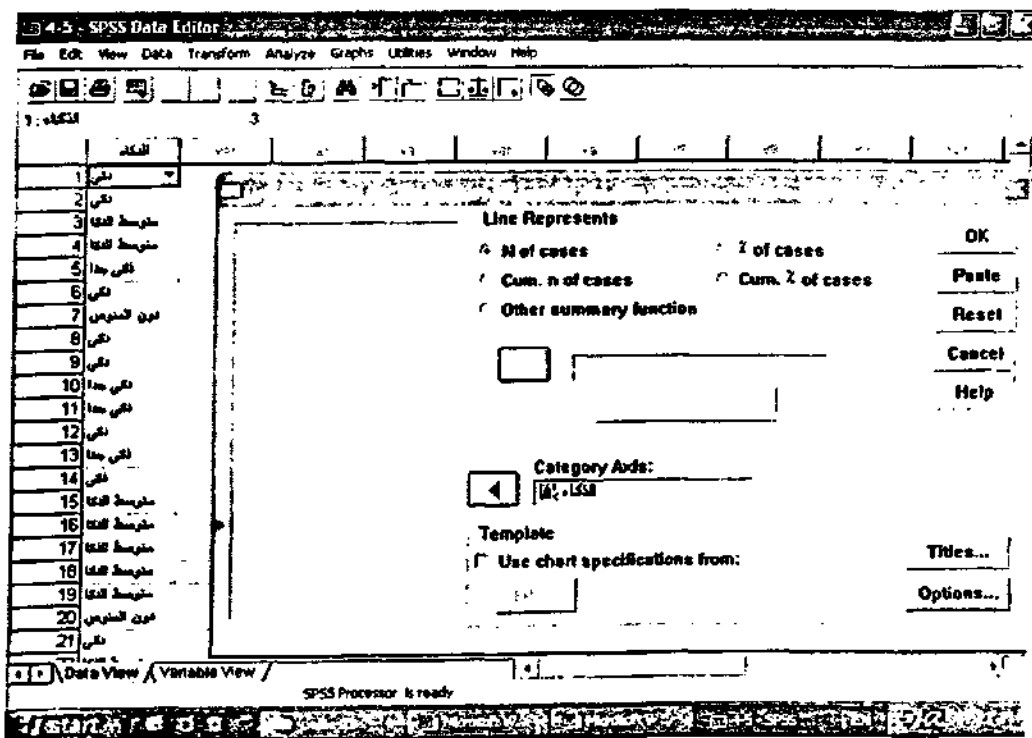
الخطوة الثالثة : من سطر الأوامر نختار الأمر *Graphs* ثم الأمر الفرعي *Line...*



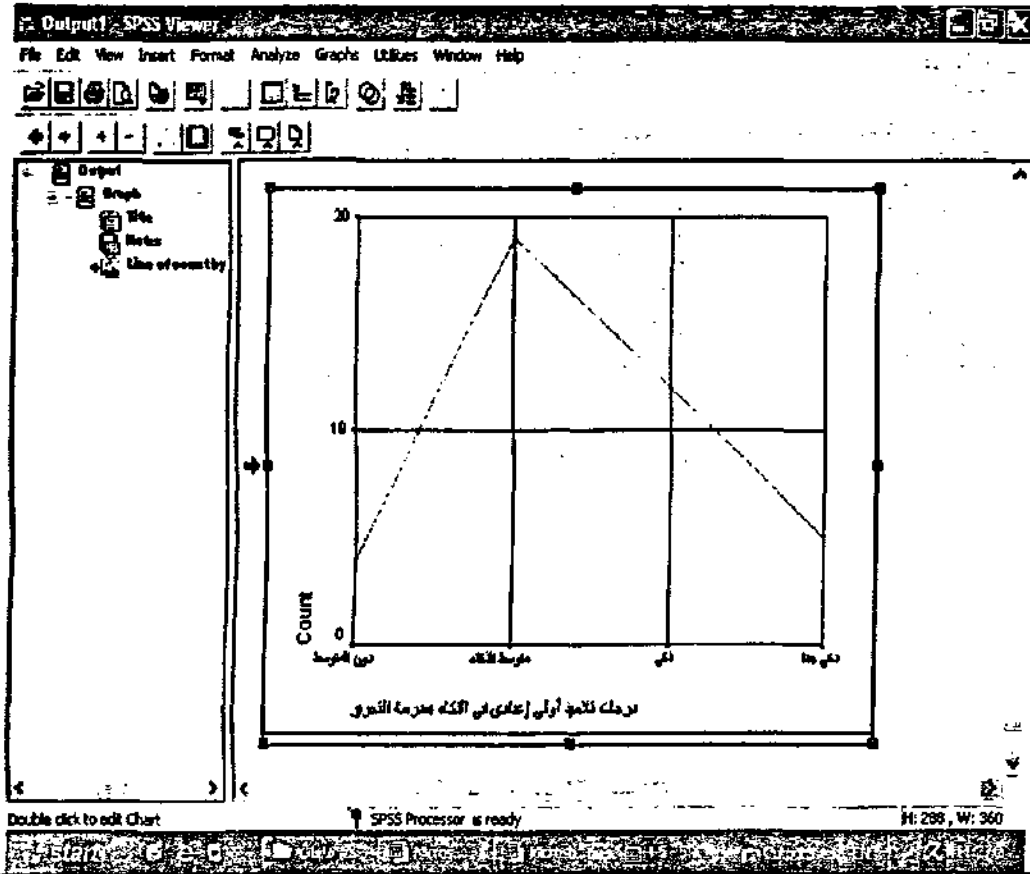
الخطوة الرابعة سيظهر مربع الحوار التالي ، نختار النمط البسيط "Simple" ، و التحديد الموضح بالشكل :



الخطوة الخامسة : نضغط على الزرار "Define" سيظهر مربع الحوار التالي: يتم إدخال المتغير (الذكاء) في المستطيل الأبيض المسمى "Category Axis" و التأكد من اختيار معالجة التكرار " N. Of Cases".



الخطوة السادسة: بعد الضغط على الزر *Ok* نحصل على النتيجة و هو التمثيل البياني لهذه البيانات الكيفية كما بالشكل :



تدريب

قارن بين الطريقة اليدوية و طريقة *SPSS* في الحل السابق

التفسير التربوي للنتيجة : النتيجة تشير إلى أن المستوى العقلي "متوسط الذكاء" يحظى بأكبر تكرار (19) ، وأن المستوى العقلي "دون المتوسط" يحظى بأقل تكرار "4" ، كما أن المستوى العقلي "ذكي جداً" تكراره (5) ، و المستوى العقلي "ذكي" تكراره (12) ، و هنا قد تكون الرسالة التربوية موجهة لأكثر من طرف في المدرسة ، فالعلم من جانب عليه أن يراعى عامل الذكاء في تعامله مع تلاميذه و أن يعي جيداً أن المستوى العقلي للطالب له دور كبير في تحصيله و بالتالي تكون متطلبات المعلم من كل تلميذ على حسب مستواه العقلي ، و من جانب آخر قد تكون الرسالة التربوية موجهة الى مدير المدرسة ، باهتمامه بالفئات العليا (الأذكياء جداً) لتنمية مواهبهم وقدراتهم ، و الفئات الدنيا " دون المتوسط " لمراقبة

ذكائهم باستمرار و محاولة تنميته بقدر ما حتى لا يقع هؤلاء التلاميذ فريسة للتسرب من المدرسة ، نتيجة انخفاض ذكائهم.

مثال (٦-٤): أراد معلم تطبيق اختبار فى مادة الكيمياء نى الدرجة الكلية ٣٠ على مجموعة من التلاميذ عددهم ٢٩ فلم يستطع الحصول إلا على درجات ٢٥ تلميذ فقط ، أما باقى التلاميذ فلم يحصل على بياناتهم لأسباب مختلفة (قيم مفقودة) و الدرجات كالتالى :

٢١-٢٥-٢٠-٢٠-٢٢-٢٣-٢١-٢٦-٢٥-٢٣-٢٢-٢٨-٢٥-٢٧-٢٠-٢٣-٢٤-٢٤-٢١-٢٠-٢٦-٢٣-٢٦-٢٠-٢٣-٢٧-٢٣-٢٦

و المطلوب تمثيل البيانات السابقة بواسطة الخط البياني ، يدوياً و باستخدام SPSS ؟
الطريقة اليدوية :

الخطوة الأولى: يتم تحويل البيانات السابقة الى جدول تكرارى كالتالى:

البيان	التكرار
٢٠	٥
٢١	٣
٢٢	٢
٢٣	٥
٢٤	٢
٢٥	٣
٢٦	٢
٢٧	٢
٢٨	١
المجموع	٢٥

تدريب

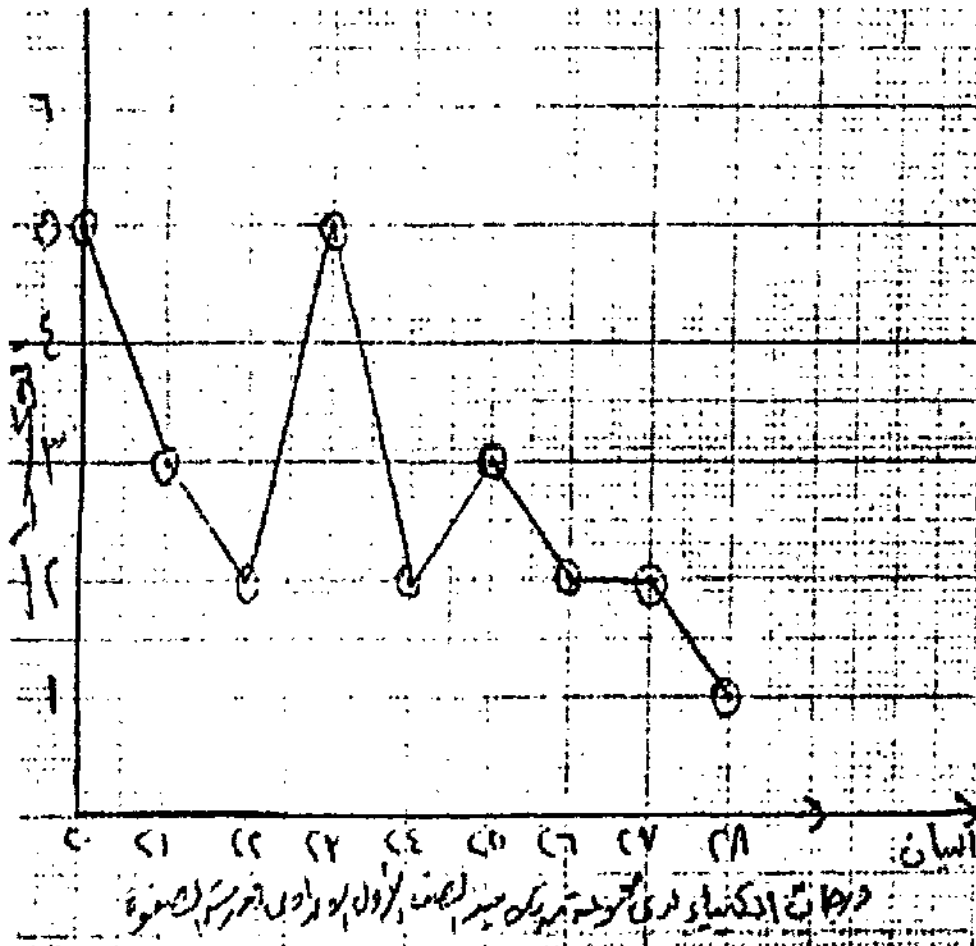
أثبت الجدول السابق

الخطوة الثانية : يتم رسم محورين أفقي ورأسي .

الخطوة الثالثة : يتم أخذ مقياس رسم مناسب لتمثيل تكرار البيانات على المحور الرأسى وحيث أن أكبر تكرار هو ٥ فيمكن تمثيل كل وحدة بـ "١" .

الخطوة الرابعة : يتم تمثيل كل بيان على المحور الأفقى بحيث نبدأ بأول بيان "٢٠" على بداية المحور السينى و يرتفع بقدر تكراره ، ثم آخر بيان "٢٨" على نهاية المحور السينى و يرتفع بقدر تكراره ، و باقى البيانات يتم تمثيلها بين هذين البيانيين على أن تكون بينهم مسافات متساوية، و يتم توصيل النقاط .

و بناءً على الخطوات الأربع السابقة يمكن رسم الخط البيانى يدوياً كالتالى :

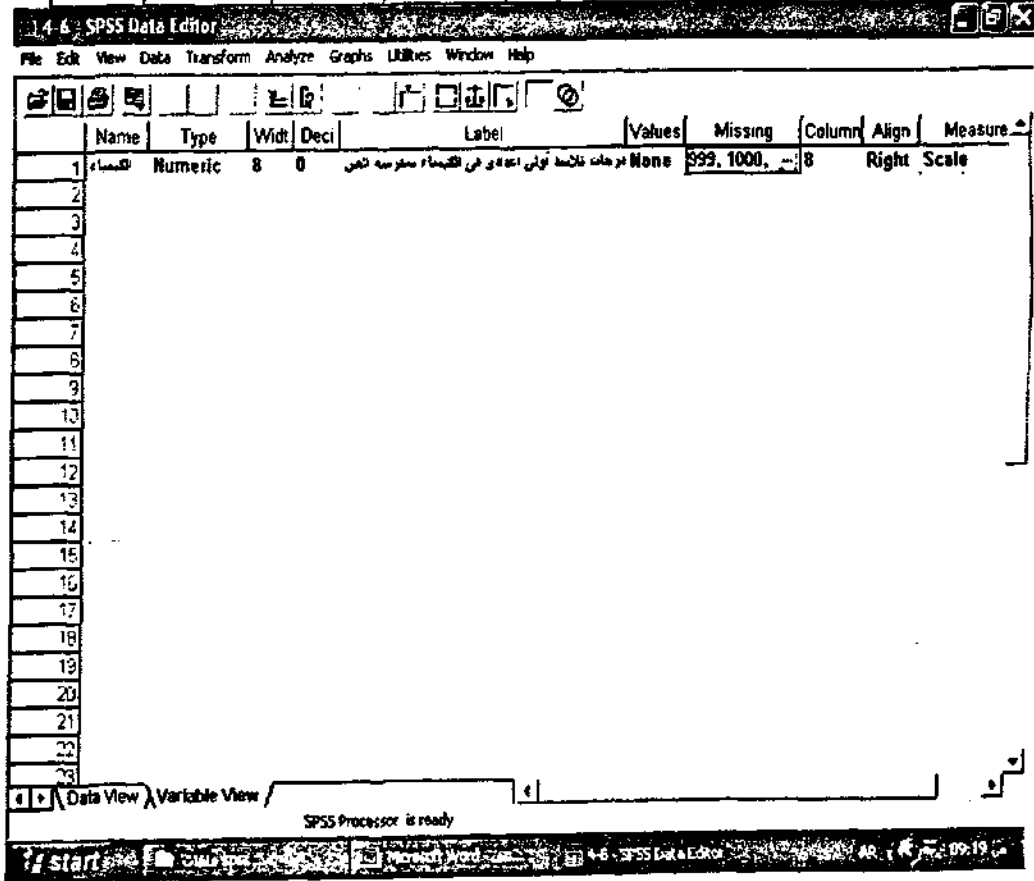


استخدام SPSS :

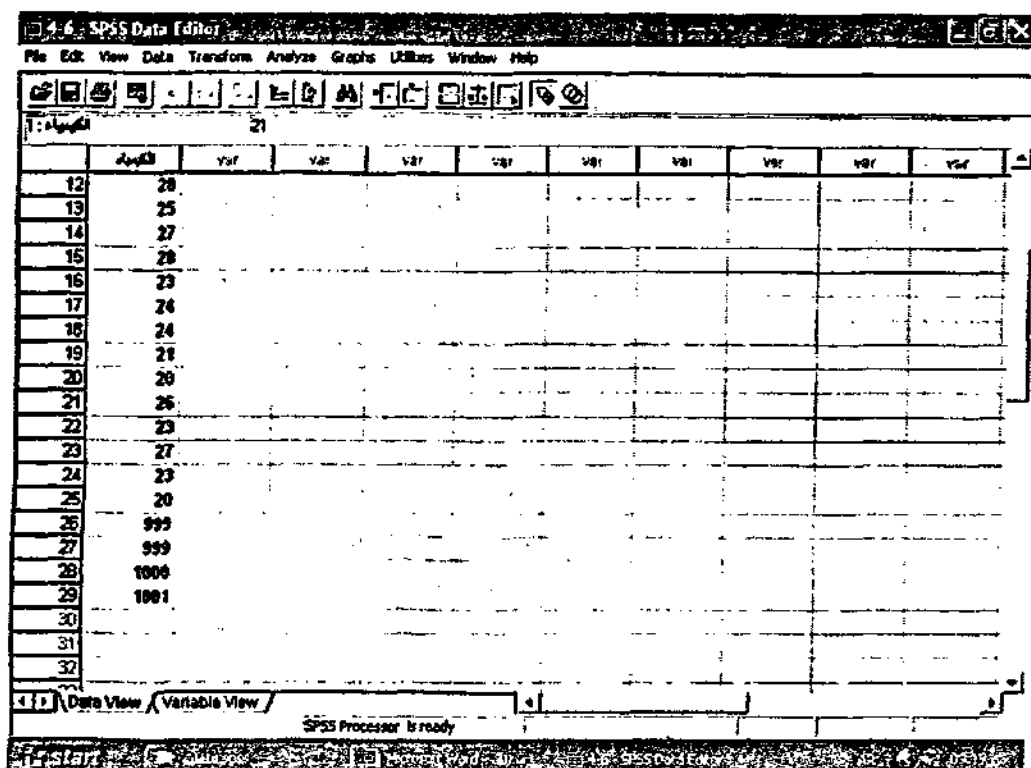
الخطوة الأولى : تحديد خصائص المتغير المطلوب معالجة بياناته : و ذلك بفتح شاشة

Variable View و تحديد هذه الخصائص و الموضحة أيضاً بالشاشة :

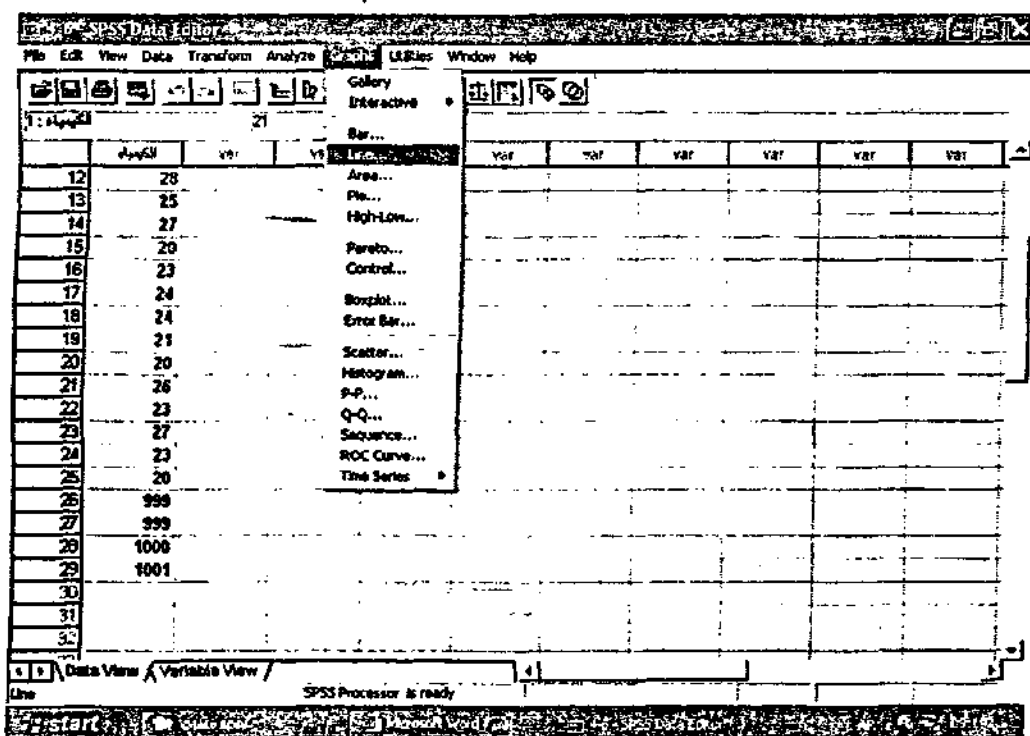
الاسم	النوع	حجم المتغير	المواضع المشرية	بطاقة المتغير	الأكواد	القياس المقوبة	عرض الأعمدة	المحاكاة	مستوى القياس
الكيمياء	رقمي	٨	لا يوجد	درجات تلاميذ أولى ابتدائي في الكيمياء بمدرسة الصفوة	لا يوجد	(٩٩٩)، تفريب (المفحوص)، (١٠٠٠)، رففه (الإجابة)، (١٠٠١)، تركه بمض بنود (الاختبار)	٨	يعين	متمرج



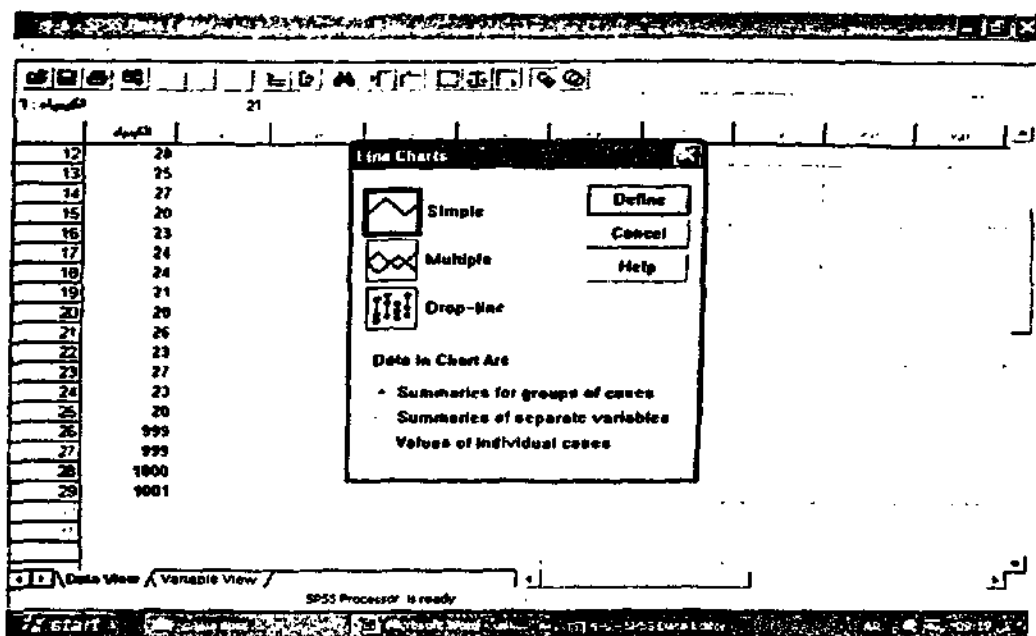
الخطوة الثانية : الانتقال إلى شاشة *Data View* ، ثم كتابة البيانات الإحصائية في العمود الخاص "الكيمياء" كما هو موضح بالشكل :



الخطوة الثالثة : من سطر الأوامر نختار الأمر *Graphs* ثم الأمر الفرعي *Line...*

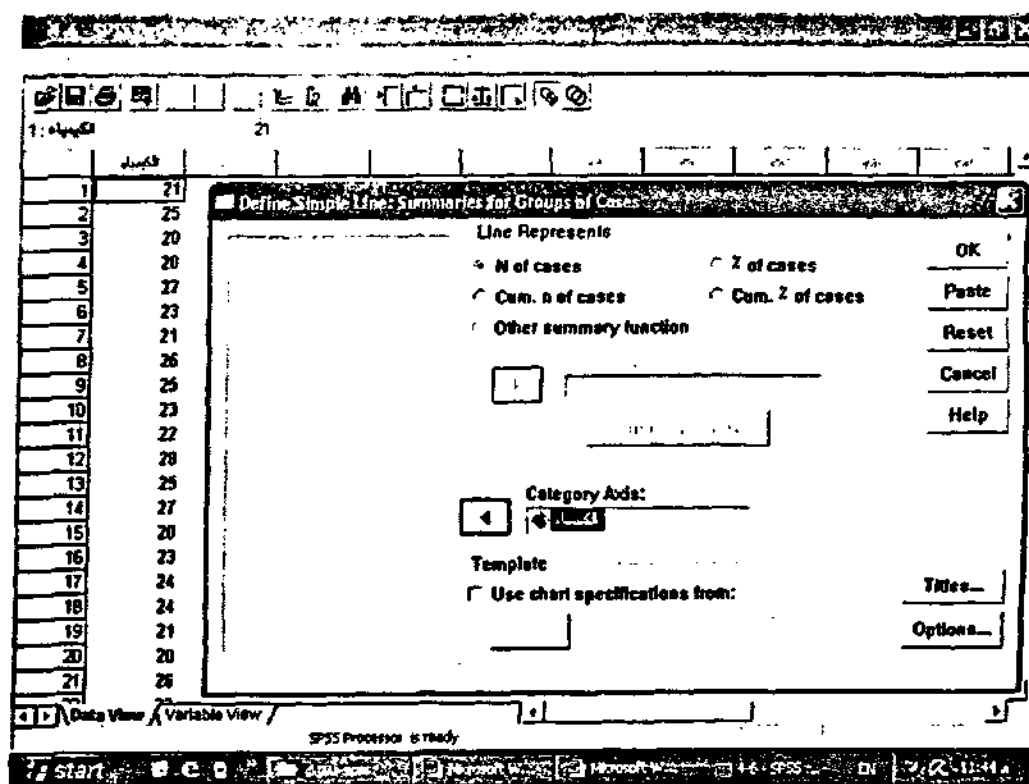


الخطوة الرابعة : سيظهر مربع الحوار التالي، نختار النمط البسيط "Simple" ، و نختار التحديد المبين بالشكل السابق .

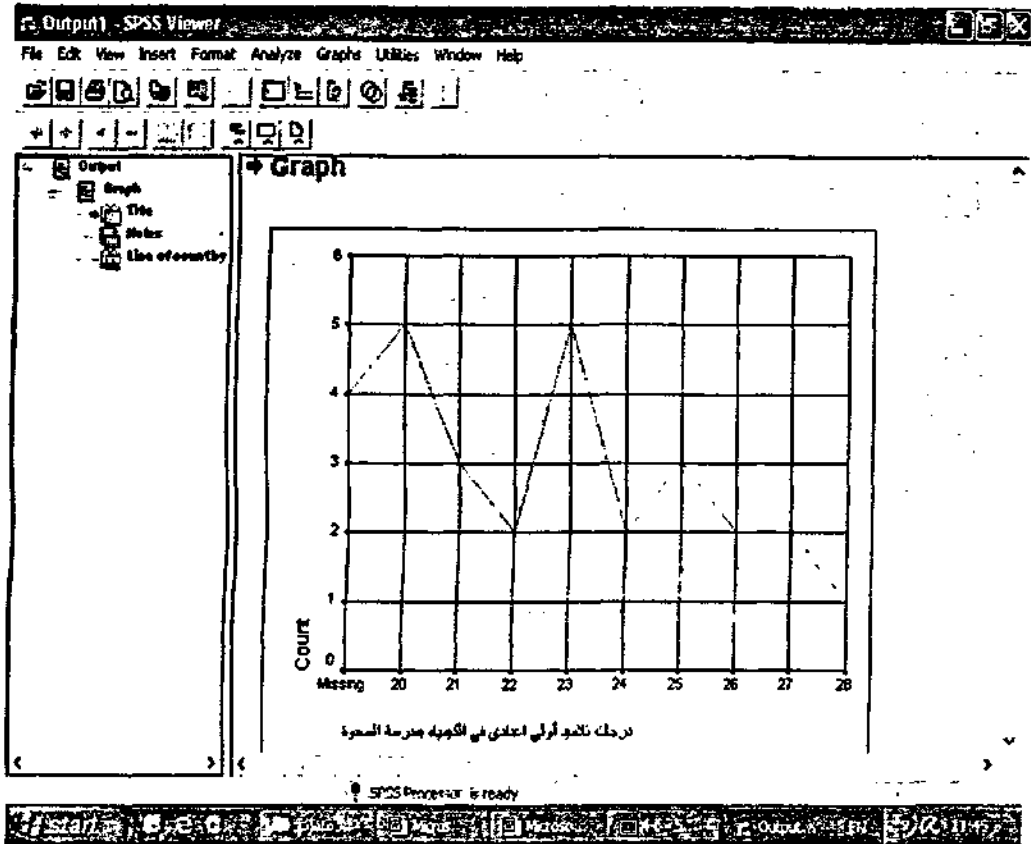


الخطوة الخامسة : سيظهر مربع الحوار التالي: يتم إدخال المتغير في المستطيل الأبيض

السمى "Category Axis" والتأكد من اختيار معالجة التكرار " عدد الحالات N. Of Cases"



الخطوة السادسة : بعد الضغط على الزرار *Ok* نحصل على النتيجة و هو التمثيل البياني لهذه البيانات كما بالشكل :



مقارنة الطريقة اليدوية بطريقة SPSS : نلاحظ من الطريقة اليدوية و طريقة SPSS أنهما توصلا إلى نفس النتيجة الخاصة بالتمثيل البياني للبيانات الكمية ذات القيم المختلفة قليلة العدد ، و إضافة إلى دقة SPSS فإن طريقته أظهرت أيضاً القيم المفقودة و هي أربع قيم و تفسير تكرار القيم المفقودة يعتمد على البيانات الأولية التي تم جمعها .

تفسير القيم المفقودة : يلاحظ من الشكل البياني وجود أربع طلاب لم نتحصل على بياناتهم لأسباب مختلفة ، و الأسباب حددناها في سجلاتنا كالتالي:

- هناك حالتان بيانهما (٩٩٩) و من خصائص المتغير نجد أن الرقم (٩٩٩) يعنى تغيب الفحوص عن الامتحان.
- هناك حالة بيانها (١٠٠٠) و من خصائص المتغير نجد أن الرقم (١٠٠٠) يعنى رفض الفحوص الإجابة .

هناك حالة بيانها (١٠٠١) و من خصائص المتغير نجد أن الرقم (١٠٠١) يعنى ترك
المفحوص لبعض أسئلة الاختبار دون إجابة ، و على الباحث أن يحلل هذه الأسباب و
يراعيها سواء عند التطبيق المستقبلى أو عند إعداد الاختبار .

تدريب

فسر نتيجة الشكل البيانى المتحصل عليها تربوياً

الشكل الدائرى Pie : هو عبارة عن دائرة مقسمة إلى شرائح رأس كل شريحة هو مركز
الدائرة و حديها نصفى قطر للدائرة و المكمل للشريحة هو جزء من محيط الدائرة و كل
شريحة تمثل بيان ، و إذا افترضنا أن الزاوية المحصورة بين نصفى قطر أى شريحة هو "ز"
فانه معروف علمياً أن : $ز_١ + ز_٢ + ز_٣ + + ز_٣٦٠ = ٣٦٠$ درجة ، حيث "ن" عدد الشرائح فى
الدائرة و بالتالى فعند تمثيل الشريحة للبيان يجب أن يكون نسبة إسهام الزاوية بين نصفى
القطر المكونين للشريحة إلى المجموع الكلى للزاويا (٣٦٠ درجة) هى نفسها نسبة إسهام
تكرار البيان فى التوزيع إلى العدد الكلى للتكرارات أى أن :

$$\frac{\text{تكرار البيان}}{\text{مجموع التكرارات}} = \frac{ز}{٣٦٠} \quad \text{و بالتالى فان :}$$

$$ز = ٣٦٠ \times \frac{\text{تكرار البيان}}{\text{مجموع التكرارات}} \times (١-٤) \dots$$

، فمثلاً إذا كان تكرار البيان ٤ و مجموع التكرارات ١٥ فان $ز = ٣٦٠ \times (٤/١٥) = ٩٦$ درجة ،
و خطوات إعداد الشكل الدائرى يدوياً وباستخدام SPSS ، يمكن أن تظهر من خلال
الأمثلة كالتالى:

مثال (٤-١١): أراد أحد الباحثين التربويين أن يتعرف على متغير النوع لدى ٢٠

معلماً بإحدى المدارس الابتدائية فحصل على البيانات التالية:

ذكر-أنثى-أنثى-أنثى-أنثى-ذكر-أنثى-أنثى-أنثى-أنثى-أنثى-ذكر
- أنثى-أنثى - ذكر-ذكر-ذكر-أنثى-ذكر-ذكر-أنثى-أنثى-أنثى

و المطلوب تمثيل هذه البيانات بيانياً بواسطة الشكل الدائرى يدوياً وباستخدام SPSS ؟

الطريقة اليدوية:

الخطوة الأولى : يتم تحويل البيانات السابقة إلى جدول تكرارى كالتالى:

البيان	التكرار
ذكر	٨
أنثى	١٢
المجموع	٢٠

الخطوة الثانية يتم رسم دائرة .

الخطوة الثالثة يتم تقسيم الدائرة بعدد من الشرائح يساوى عدد البيانات فى التوزيع بدون تكرار و حيث أنه يوجد بيانين فى التوزيع ذكر و أنثى و من ثم يتم تقسيم الدائرة إلى شريحتين الشريحة الأولى تمثل البيان ذكر و الشريحة الثانية تمثل البيان أنثى بحيث يكون:

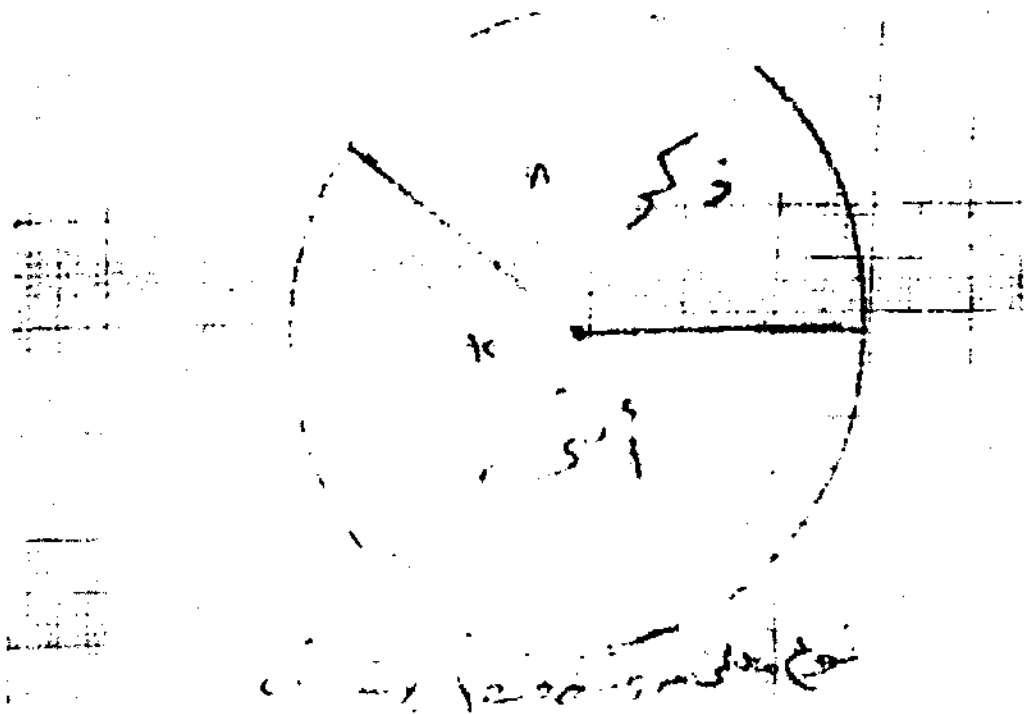
$$\text{نكر} = \frac{8}{20} \times 360 = 144 \text{ درجة}$$

$$\text{ننثى} = \frac{12}{20} \times 360 = 216 \text{ درجة}$$

ملاحظة

إذا كان التوزيع المراد تمثيله مكون من بيانين فقط فيكفى إيجاد إحدى الزاويتين و تكون الزاوية الأخرى هى ما تبقى من ٣٦٠ درجة ، و برسم إحدى الشريحتين ترسم الأخرى تلقائياً ، و لقد تم إيجاد قيمة الزاوية الثانية على سبيل التوضيح .

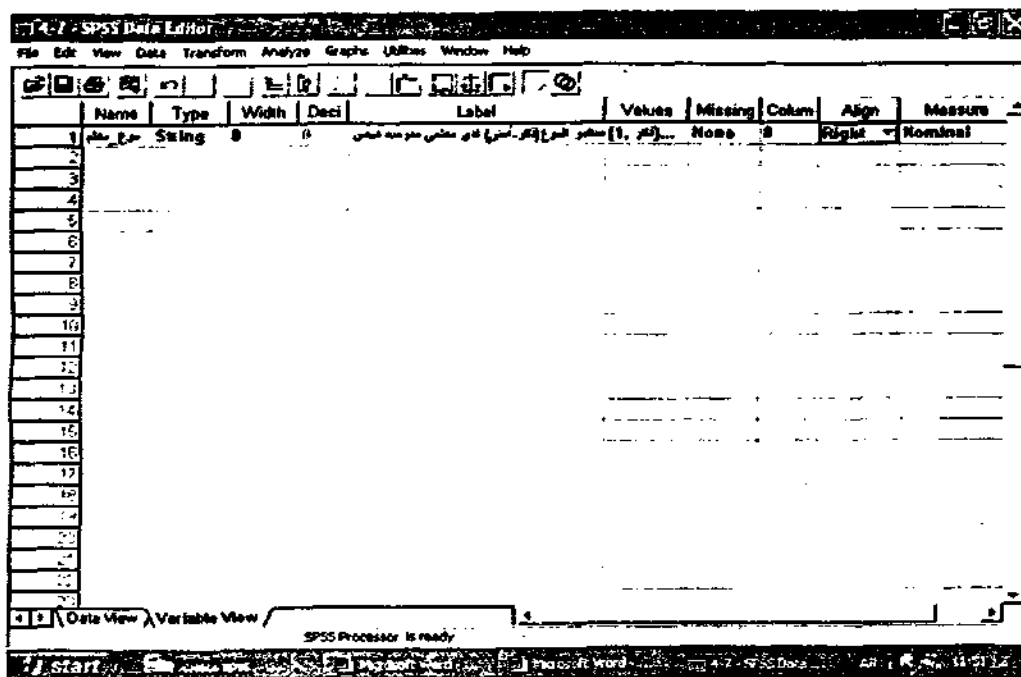
و بالتالى تكون الزاوية المحصورة بين نصفى قطر الشريحة الأولى تساوى ١٤٤ درجة ، و الزاوية المحصورة بين نصفى قطر الشريحة الثانية تساوى ٢١٦ درجة و من ثم يمكن رسم الشكل البياني كالتالى :



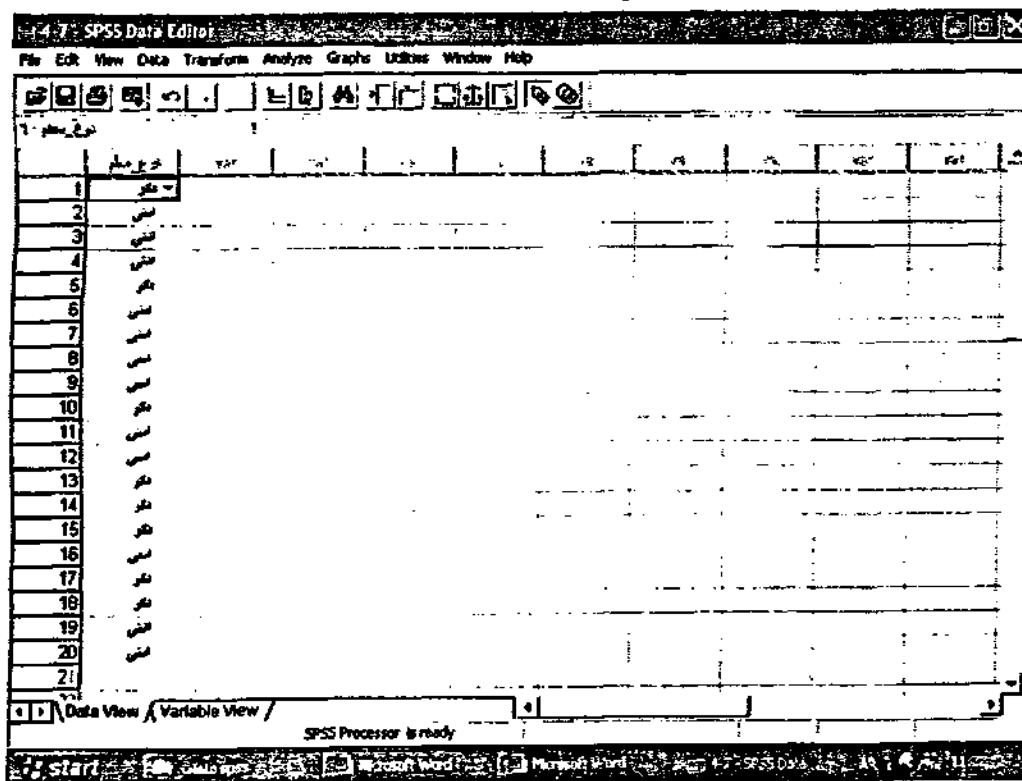
استخدام SPSS

الخطوة الأولى: فتح البرنامج "SPSS"، ثم الانتقال إلى شاشة *Variable View*، و تحديد خصائص المتغير المطلوب تمثيل بياناته بيانياً، وهو كما موضح بالجدول التالي وأيضاً على الشاشة:

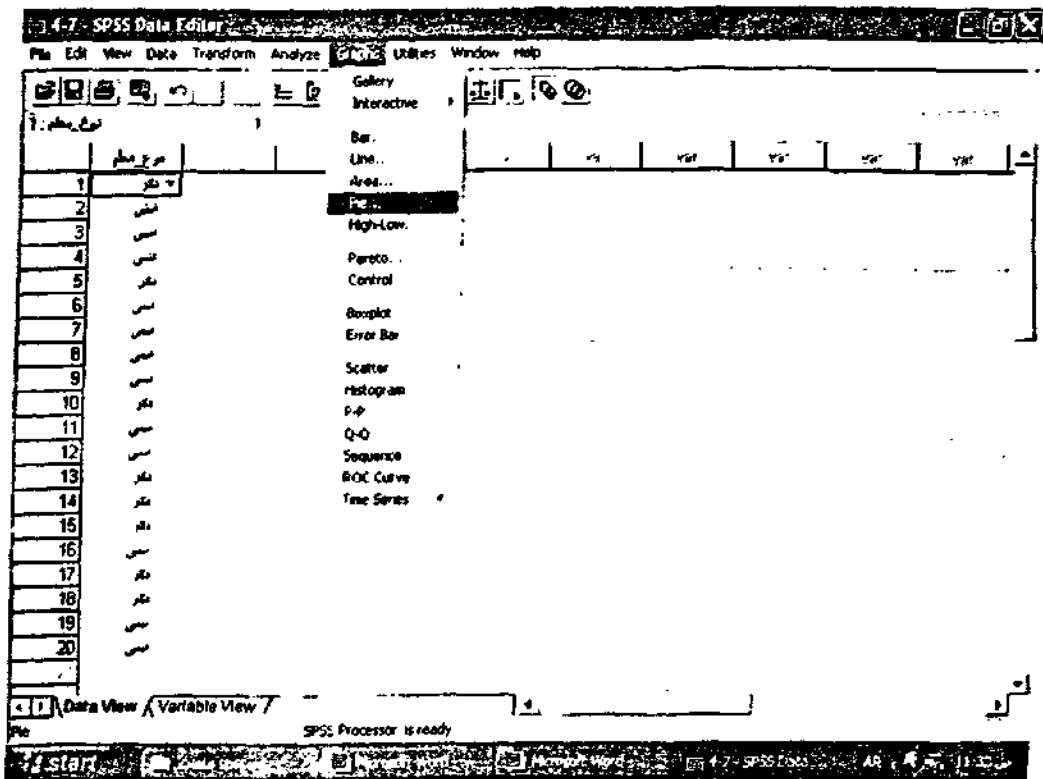
الاسم	النوع	حجم المتغير	المواضع المشربة	بطاقة المتغير	الأكواد	القيم المقبولة	عرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
نوع معلم	نوع	8	لا يوجد	متغير النوع (نكر- أنثى) لدى معلم مدرسة لمعلم الابتدائية	(1) لا يوجد (2) أنثى	لا يوجد	8	يمين	إسمي



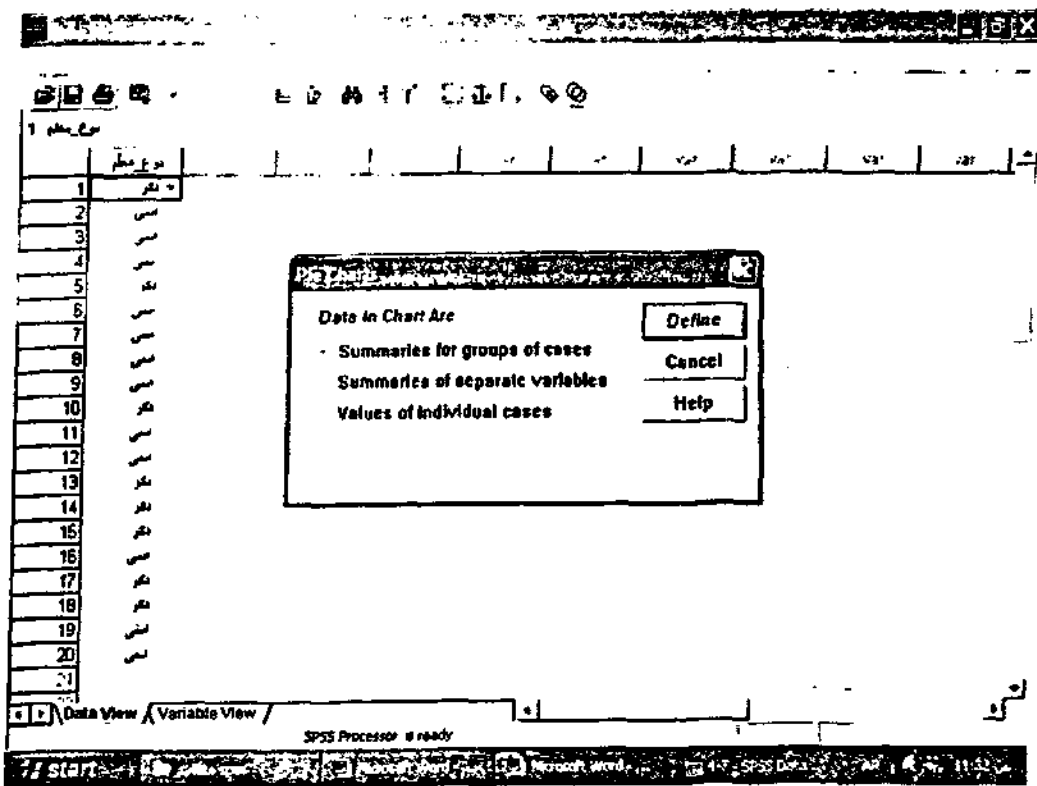
الخطوة الثانية : الانتقال إلى شاشة *Data View* ، وكتابة البيانات الإحصائية في العمود الخاص " نوع معلم " كما هو موضح بالشكل :



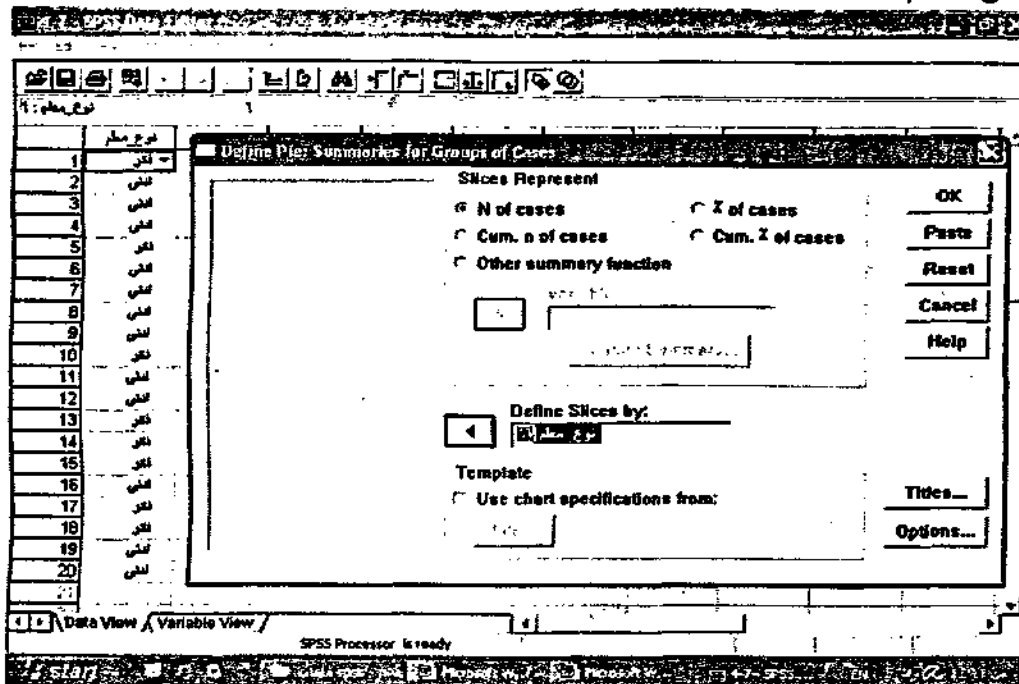
الخطوة الثالثة : من سطر الأوامر نختار الأمر *Graphs* ثم الأمر الفرعي *Pie...* كما بالشكل :



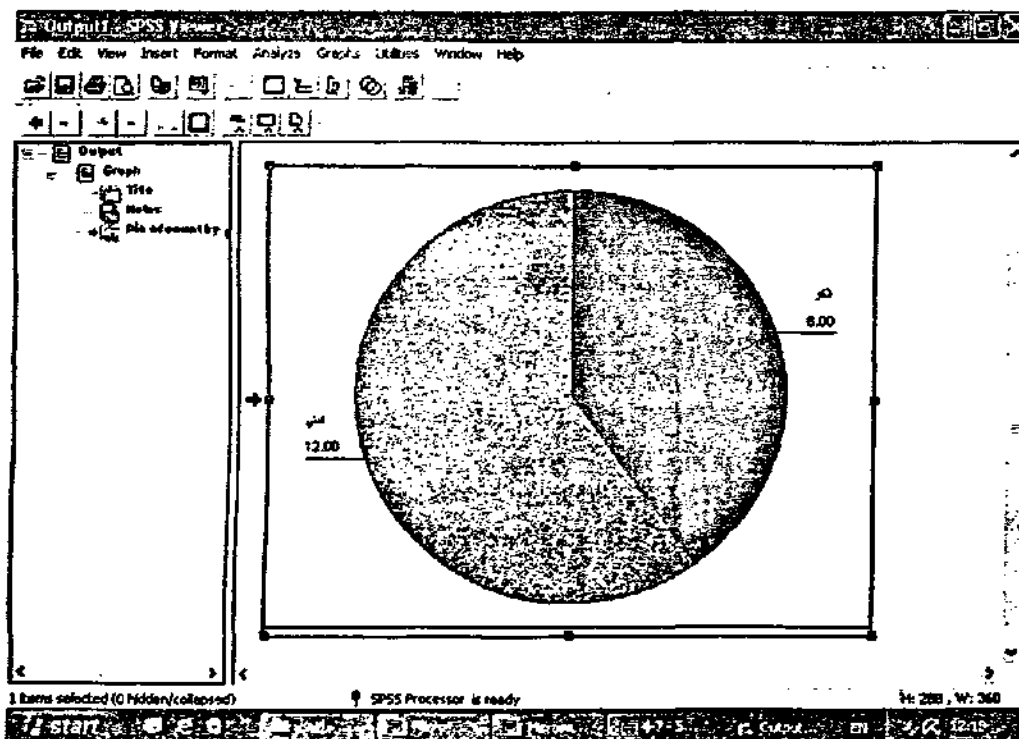
الخطوة الرابعة سيظهر مربع حوار كما بالشكل . نتحقق من أنه تم اختيار "Summaries
: "For Groups Of Cases"



الخطوة الخامسة : نضغط على الزرار "Define" بالماوس لنحصل على مربع الحوار التالي،
والذي فيه نتحقق من أنه تم اختيار معالجة التكرار "N Of Cases"، ثم يتم إدراج المتغير
"نوع معلم" في المستطيل الأبيض "Define Slices By" كما بالشكل التالي :



الخطوة السادسة: بعد الضغط على الزرار Ok نحصل على النتيجة الموضحة بالشكل التالي و
الخاصة بعرض "الشكل الدائري" لتوزيع البيانات:



مقارنة الطريقة اليدوية بطريقة SPSS : يلاحظ من الطريقة اليدوية و طريقة SPSS أننا توصلنا إلى نفس النتائج ، مع التركيز على ما أوضحنا عليه مراراً من ان طريقة SPSS تعطي العديد من الخيارات و التي على الباحث أن يستفيد منها ، و أن كانت كل هذه الخيارات لا تغير من الحقيقة التي تعطيها المعلومات .

التفسير التربوي للنتيجة: نفس التفسير الموضح في مثال (٤-١) ، لأنها نفس البيانات .

مثال (٤-١): طبق باحث اختباراً في الذكاء على مجموعة من تلاميذ الصف الأول الاعدادي قوامها ٤٠ تلميذاً و بعد تصنيف التلاميذ طبقاً لدرجاتهم على الاختبار حصل على المستويات العقلية الآتية:

ذكي-ذكي-متوسط الذكاء-متوسط الذكاء-ذكي جدا-ذكي-دون المتوسط-ذكي-ذكي-ذكي
جدا-ذكي جدا-ذكي-ذكي جدا-ذكي-متوسط الذكاء-متوسط الذكاء-متوسط الذكاء-متوسط
الذكاء-متوسط الذكاء-دون المتوسط-ذكي-متوسط الذكاء-متوسط الذكاء-متوسط الذكاء-
متوسط الذكاء-ذكي-متوسط الذكاء-دون المتوسط-متوسط الذكاء-ذكي جدا-متوسط الذكاء-
متوسط الذكاء-متوسط الذكاء-ذكي-ذكي-دون المتوسط-ذكي-متوسط الذكاء-متوسط الذكاء-
متوسط الذكاء.

و المطلوب تمثيل هذه البيانات بواسطة الشكل الدائري يدوي و باستخدام SPSS :

الطريقة اليدوية

الخطوة الأولى: يتم تحويل البيانات السابقة إلى جدول تكراري كالتالي:

البيان	التكرار
دون المتوسط	٤
متوسط الذكاء	١٩
ذكي	١٢
ذكي جدا	٥
المجموع	٤٠

الخطوة الثانية : يتم رسم دائرة .

الخطوة الثالثة : يتم تقسيم الدائرة بعدد من الشرائح يساوى عدد البيانات فى التوزيع بدون تكرار و حيث أنه يوجد أربعة بيانات فى التوزيع (دون المتوسط - متوسط الذكاء - ذكى - ذكى جدا) ، و من ثم يتم تقسيم الدائرة إلى أربعة شرائح تأخذ نفس مسمى البيانات بحيث تكون الزوايا المحصورة بين نصفى قطر كل شريحة منها هى على الترتيب :

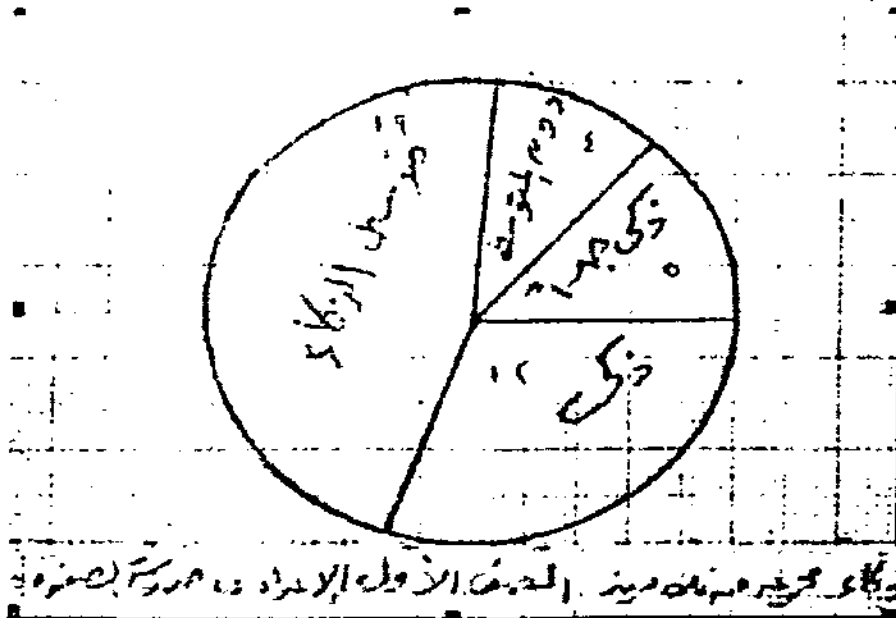
$$\text{دون المتوسط} = \frac{4}{40} \times 360 = 36 \text{ درجة}$$

$$\text{متوسط الذكاء} = \frac{19}{40} \times 360 = 171 \text{ درجة}$$

$$\text{ذكى} = \frac{12}{40} \times 360 = 108 \text{ درجة}$$

$$\text{ذكى جدا} = \frac{5}{40} \times 360 = 45 \text{ درجة}$$

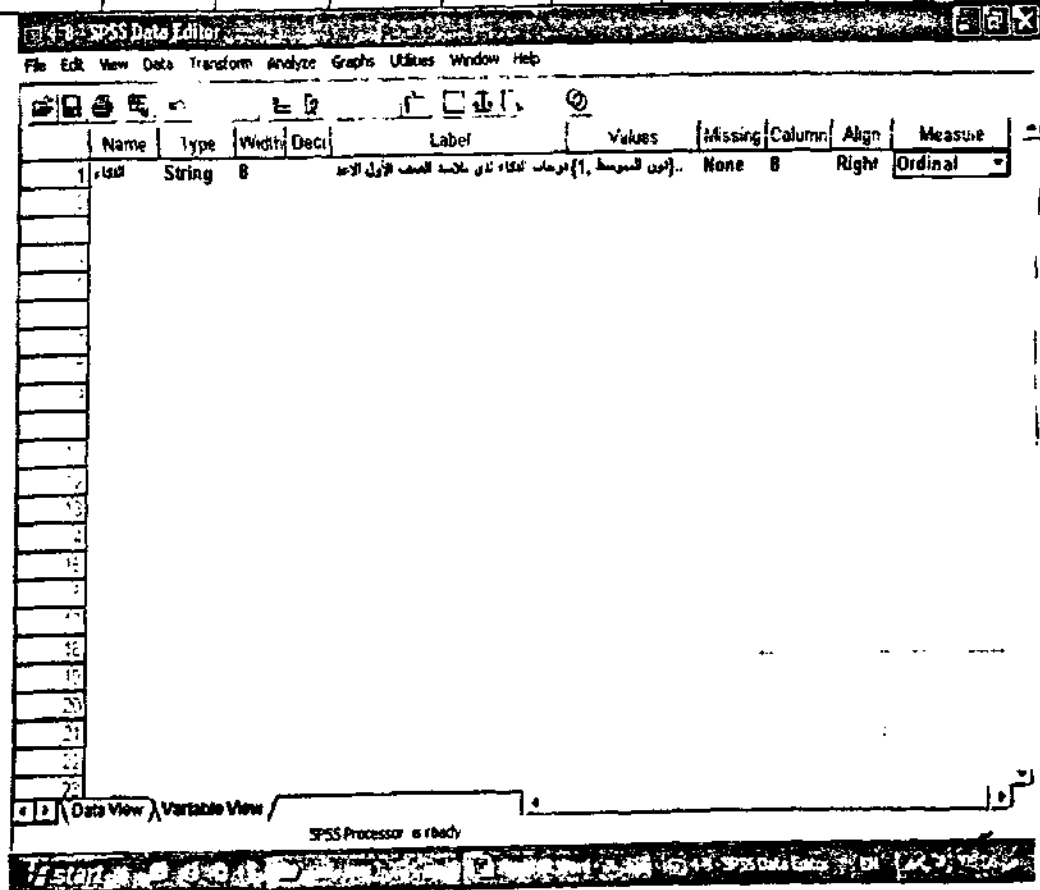
و بالتالى تكون الزاوية المحصورة بين نصفى قطر الشريحة الأولى "دون المتوسط" تساوى ٣٦ درجة ، و الزاوية المحصورة بين نصفى قطر الشريحة الثانية "متوسط الذكاء" تساوى ١٧١ درجة ، و الزاوية المحصورة بين نصفى قطر الشريحة الثالثة "ذكى" تساوى ١٠٨ درجة ، و الزاوية المحصورة بين نصفى قطر الشريحة الرابعة "ذكى جدا" تساوى ٤٥ درجة و من ثم يمكن رسم الشكل البيانى كالتالى :



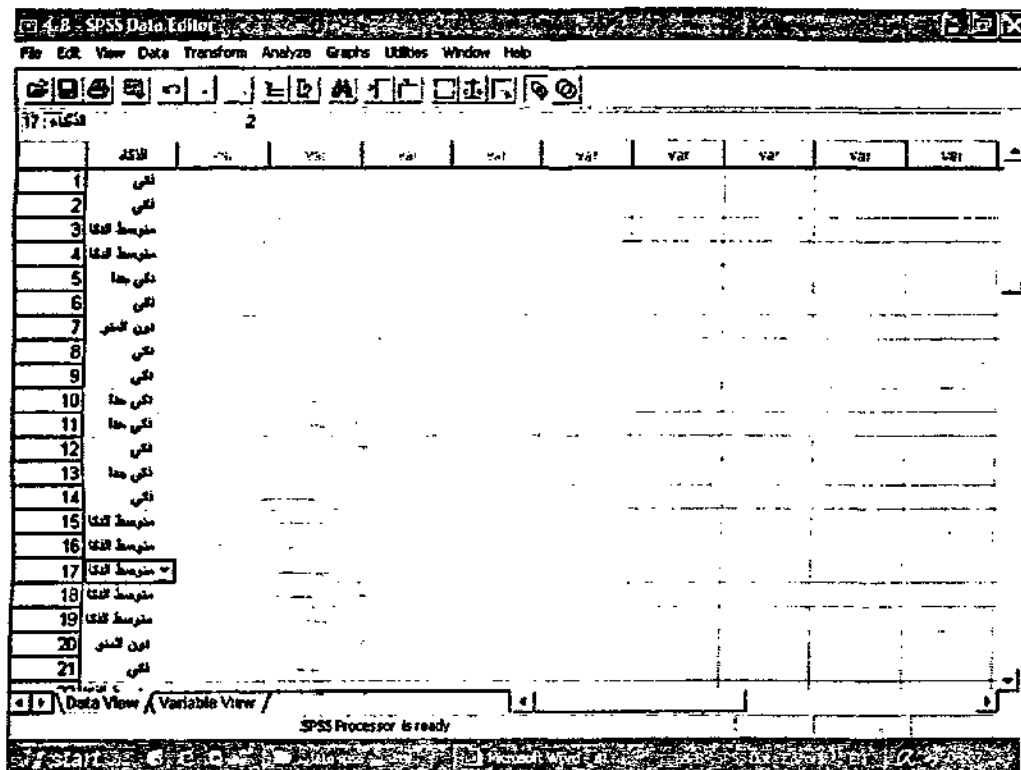
الخطوة الأولى : تحديد خصائص المتغير المطلوب معالجة بياناته : وذلك بفتح شاشة

Variable View وتحديد هذه الخصائص الموضحة أيضاً بالشاشة :

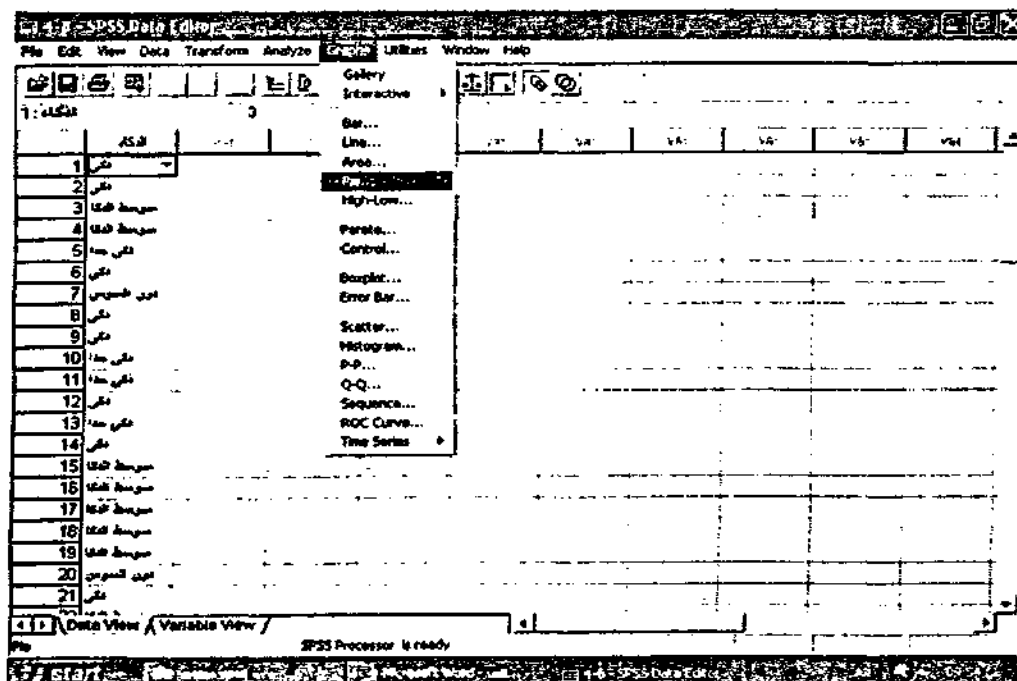
رقم	النوع	حجم المتغير	الواضع المخرية	بطاقة المتغير	الأكواد	القيم المقبولة	عرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
1	نوعي	8	لا يوجد	درجات التكاثر لنسي تلاميذ الصف الأول الاعدادي بمدرسة الصفوة	(1. دون المتوسط) (2. متوسط) (3. الصف الأول) (4. اعدادي) (5. زكسى) (6. الصفوة)	لا يوجد	8	يمين	رتبي



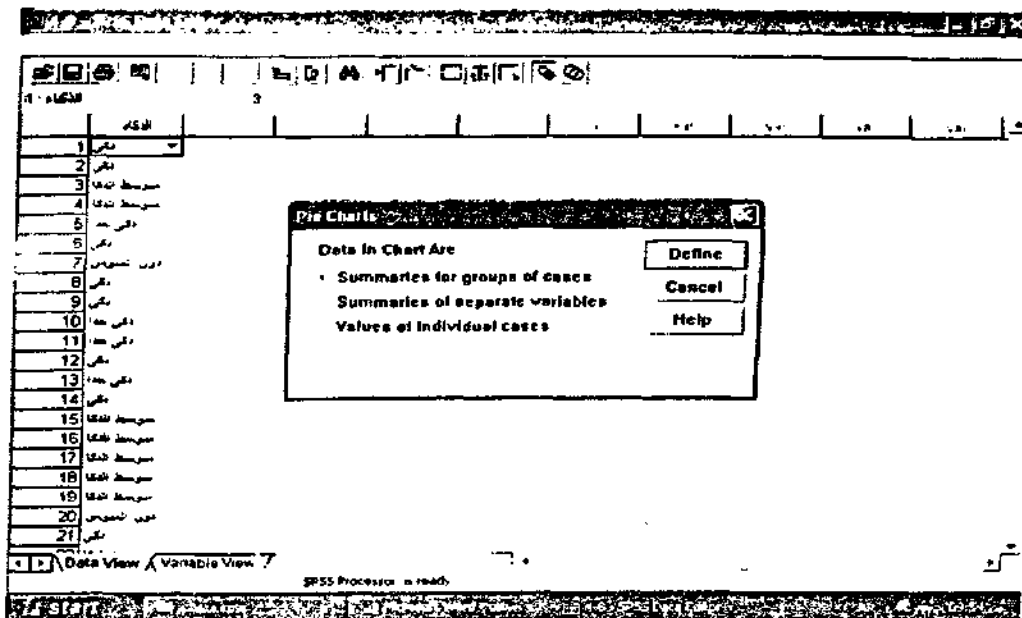
الخطوة الثانية : الانتقال إلى شاشة *Data View* ، ثم كتابة البيانات الإحصائية في العمود الخاص "الذكاء" كما هو موضح بالشكل :



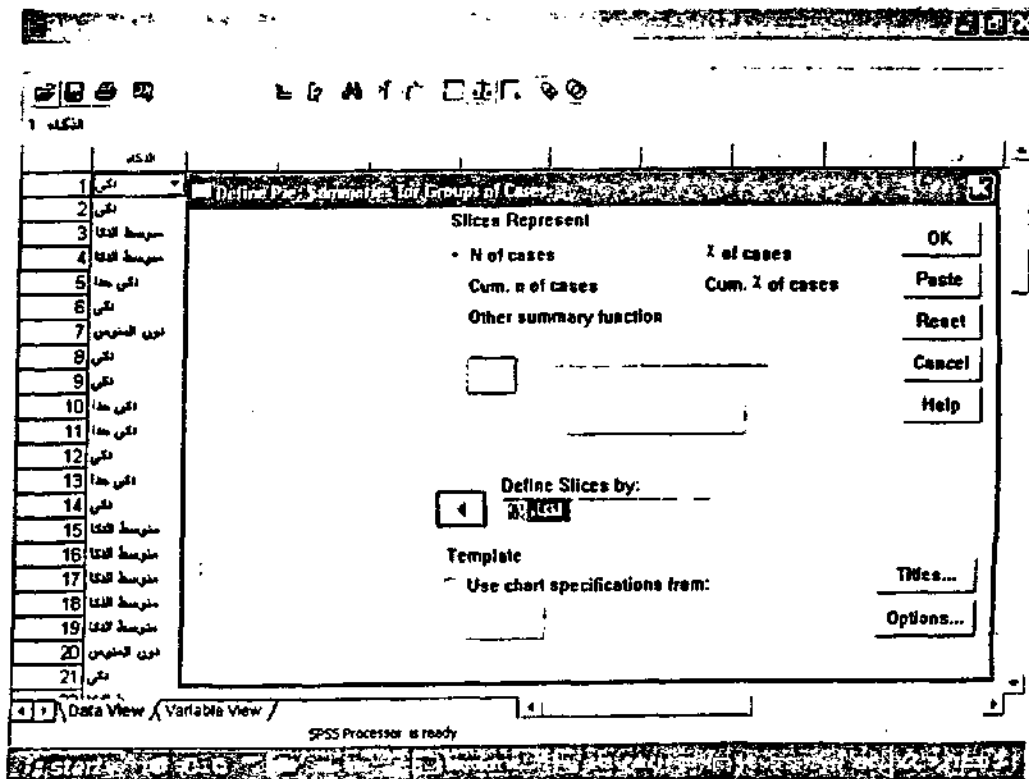
الخطوة الثالثة : من سطر الأوامر نختار الأمر *Graphs* ثم الأمر الفرعي *Pie...* كما بالشكل :



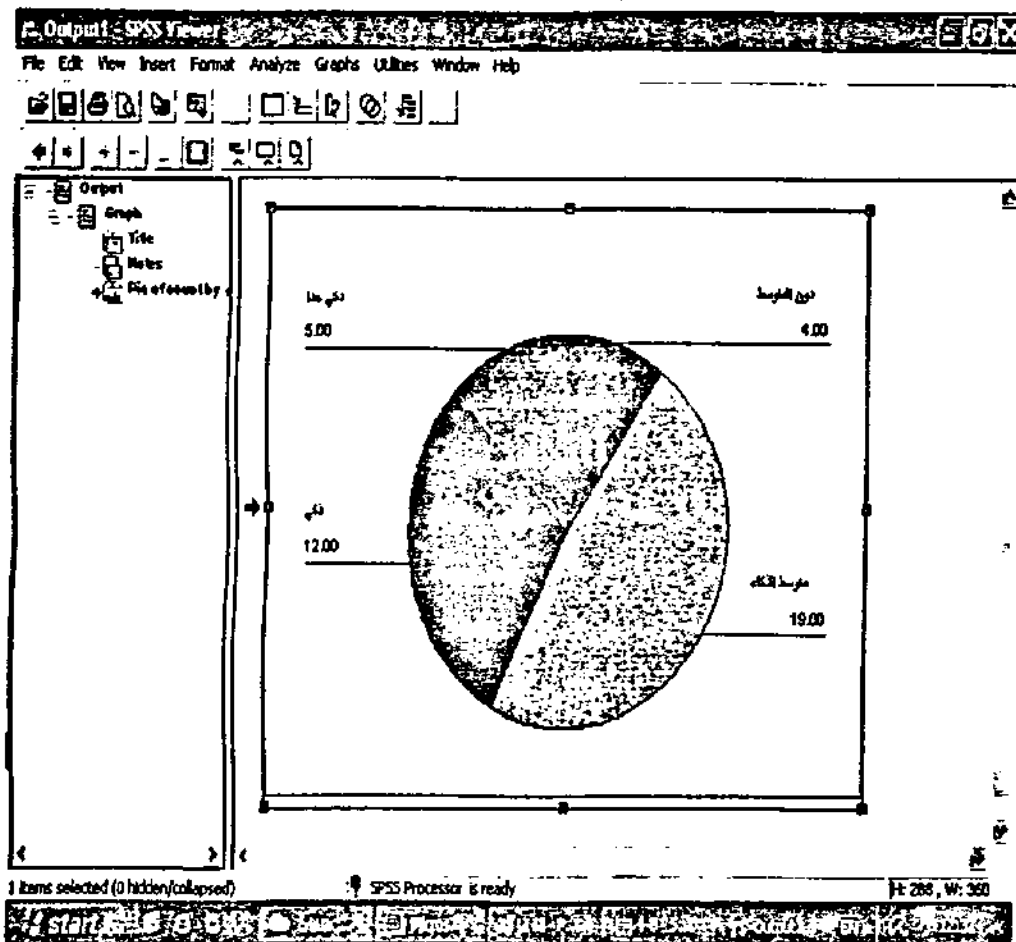
الخطوة الرابعة : سيظهر مربع حوار كما بالشكل ، نتحقق من أنه تم اختيار *"Summaries"*
: *For Groups Of Cases"*



الخطوة الخامسة: نضغط على الزرار *"Define"* بالماوس لنحصل على مربع الحوار التالي، نتحقق من أنه تم اختيار معالجة التكرار *"N Of Cases"* . ثم يتم إدراج المتغير الخاص بالبيانات الكيفية في المستطيل الأبيض المسمى *"Define Slices By"*



الخطوة السادسة: بعد الضغط على الزر *Ok* نحصل على النتيجة الموضحة بالشكل التالي و الخاصة بعرض الشكل الدائري لتوزيع البيانات:



تدريب

قارن بين الطريقة اليدوية و طريقة *SPSS* و فسر النتيجة المتحصل عليها تربوياً

مثال (٩٤): طبق معلم اختباراً في مادة الحساب ذي الدرجة الكلية ٢٠ على تلاميذ فصله البالغ عددهم ٣٨ تلميذاً فحصل على الدرجات الآتية :

١٧-١٦-١٤-١٥-١٧-١٣-١٧-١٦-١٨-١٥-١٤-١٣-١٦-١٨-١٥-١٦-١٣-١٦-١٤-١٥
١٧-١٦-١٥-١٧-١٢-١٦-١٢-١٤-١٤-١٣-١٦-١٦-١٥-١٢-١٥-١٤-١٦-١٣

والمطلوب تمثيل البيانات السابقة بواسطة الشكل الدائري يدوياً و باستخدام *SPSS* ؟

الطريقة اليدوية:

الخطوة الأولى : يتم تحويل البيانات السابقة إلى جدول تكرارى كالتالى:

البيان	التكرار
١٢	٣
١٣	٥
١٤	٦
١٥	٧
١٦	١٠
١٧	٥
١٨	٢
المجموع	٣٨

الخطوة الثانية : يتم رسم دائرة .

الخطوة الثالثة : يتم تقسيم الدائرة بعدد من الشرائح يساوى عدد البيانات فى التوزيع بدون تكرار و حيث أنه يوجد سبعة بيانات فى التوزيع (١٢-١٣-١٤-١٥-١٦-١٧-١٨) ، و من ثم يتم تقسيم الدائرة إلى سبع شرائح تأخذ نفس مسمى البيانات(و هى فى هذه الحالة أرقام) ، بحيث تكون الزوايا المحصورة بين نصفى قطر كل شريحة منها هى :

$$١٢ = ٣٦٠ \times \frac{٣}{٣٨} = ٢٨,٤٢ \text{ درجة}$$

$$١٣ = ٣٦٠ \times \frac{٥}{٣٨} = ٤٧,٣٧ \text{ درجة}$$

$$١٤ = ٣٦٠ \times \frac{٦}{٣٨} = ٥٦,٨٥ \text{ درجة}$$

$$١٥ = ٣٦٠ \times \frac{٧}{٣٨} = ٦٦,٣٢ \text{ درجة}$$

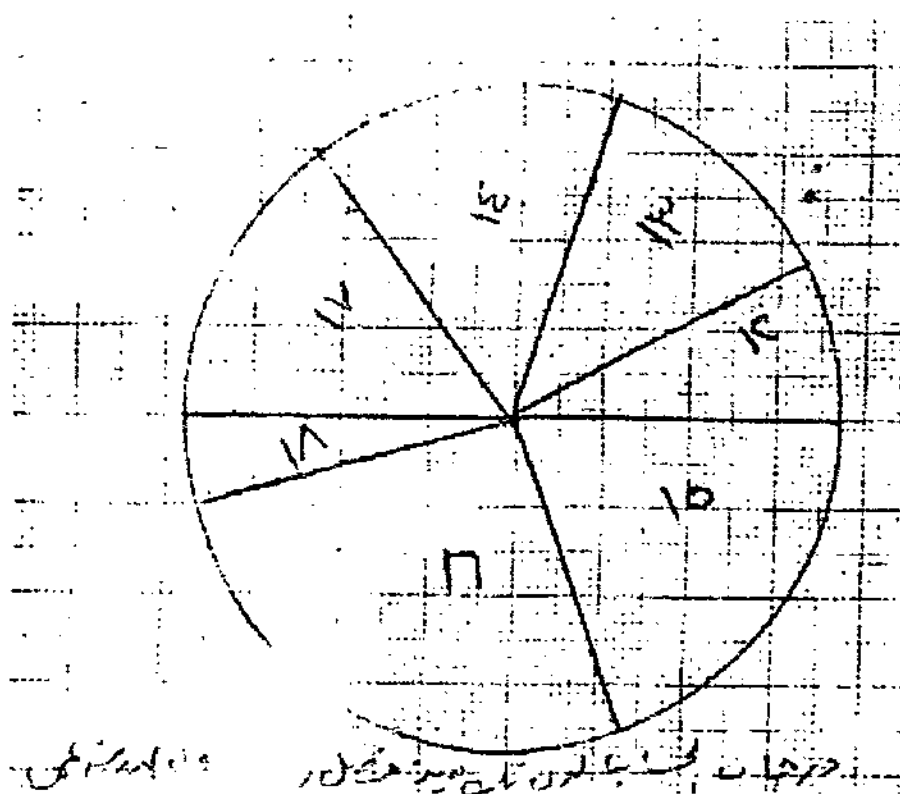
$$١٦ = ٣٦٠ \times \frac{١٠}{٣٨} = ٩٤,٧٤ \text{ درجة}$$

$$١٧ = ٣٦٠ \times \frac{٥}{٣٨} = ٤٧,٣٧ \text{ درجة}$$

$$١٨ = ٣٦٠ \times \frac{٢}{٣٨} = ١٨,٩٥ \text{ درجة}$$

و بالتالى تكون الزاوية المحصورة بين نصفى قطر الشريحة الأولى ذات البيان "١٢" تساوى ٢٨,٤٢ درجة ، و الزاوية المحصورة بين نصفى قطر الشريحة الثانية ذات البيان "١٣"

تساوى ٤٧,٣٧ درجة ، و الزاوية المحصورة بين نصفى قطر الشريحة الثالثة ذات البيان ١٤ تساوى ٥٦,٨٥ درجة ، و الزاوية المحصورة بين نصفى قطر الشريحة الرابعة ذات البيان ١٥ تساوى ٦٦,٣٢ درجة، و الزاوية المحصورة بين نصفى قطر الشريحة الخامسة ذات البيان ١٦ تساوى ٩٤,٧٤ درجة و الزاوية المحصورة بين نصفى قطر الشريحة السادسة ذات البيان ١٧ تساوى ٤٧,٣٧ درجة و الزاوية المحصورة بين نصفى قطر الشريحة السابعة ذات البيان ١٨ تساوى ١٨,٩٥ درجة و من ثم يمكن رسم الشكل البيانى كالتالى :



تدريب

فكر فى طريقة بحيث تضع بها تكرار كل بيان فى الشكل السابق بصورة لا تشتت القارئ

استخدام SPSS :

الخطوة الأولى : تحديد خصائص المتغير المطلوب معالجة بياناته : و ذلك بفتح شاشة Variable View وتحديد هذه الخصائص و الموضحة أيضاً بالشاشة :

الاسم	النوع	حجم المتغير	المواضع العشرية	بطاقة المتغير	الأكواد	التسميم المفقودة	عرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
الحساب	رقمي	٨	لا يوجد	درجات ٣٨ تلميذ فسي الحساب في فصل ١/٤ بمدرسة عمر	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	مفرد

SPSS Data Editor

File Edit View Data Transform Analyze Graphs Utilities Window Help

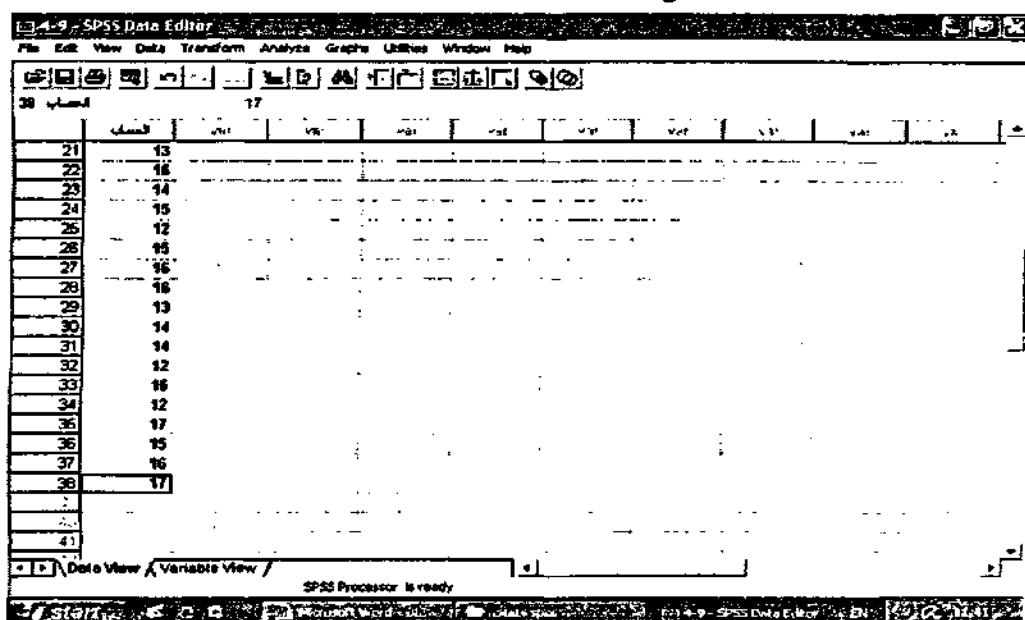
	Name	Type	Width	Decimals	Label	Values	Missing	Column	Align	Measure
1	الحساب	Numeric	8	0	درجات ٣٨ تلميذ في فصل ١/٤ بمدرسة	None	None	0	Right	Scale
2										
3										
4										
5										
6										
7										
8										
9										
10										
11										
12										
13										
14										
15										
16										
17										
18										
19										
20										
21										
22										
23										
24										
25										
26										
27										
28										
29										
30										

Data View Variable View

SPSS Processor is ready

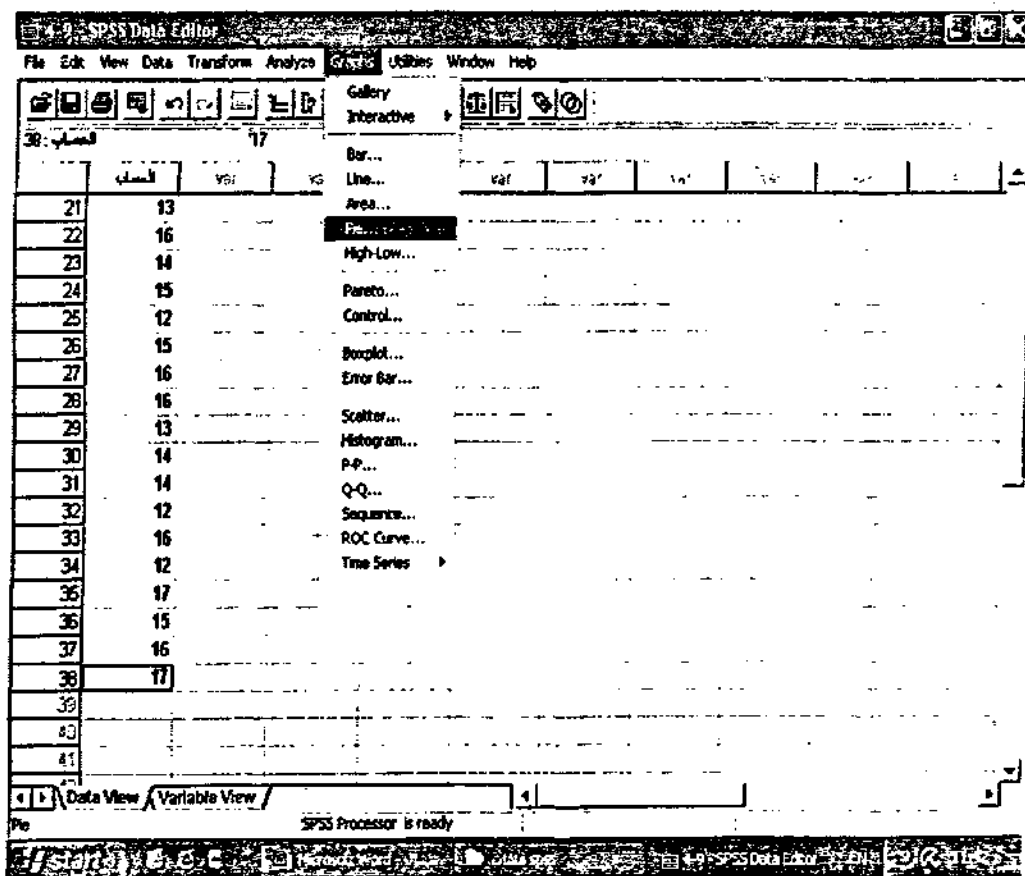
الخطوة الثانية : الانتقال إلى شاشة *Data View* ، ثم كتابة البيانات الإحصائية في العمود

الخاص "الحساب" كما هو موضح بالشكل :

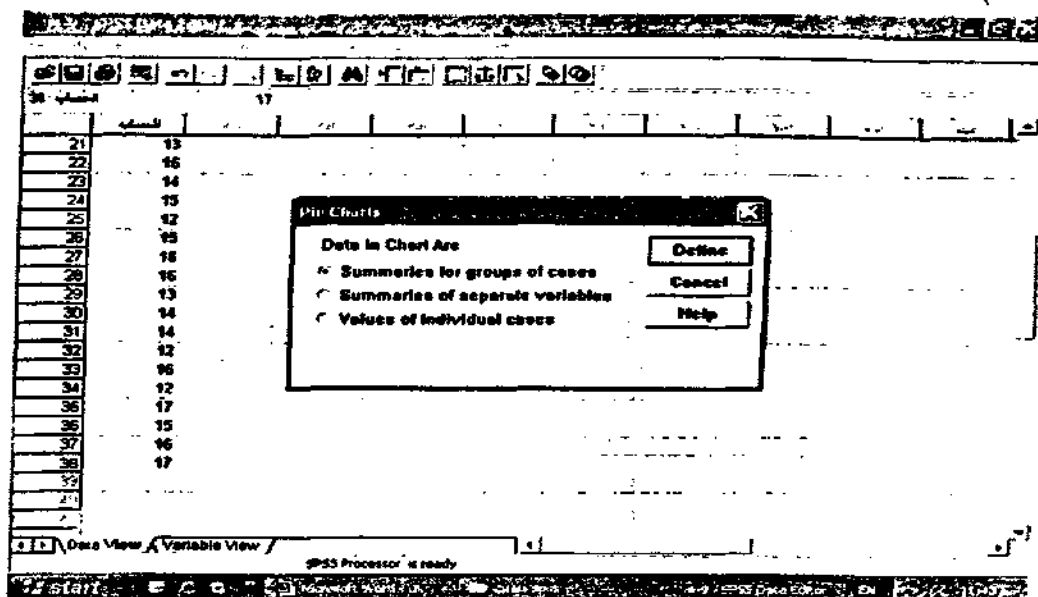


الخطوة الثالثة : من سطر الأوامر نختار الأمر *Graphs* ثم الأمر الفرعي *Ple...* كما

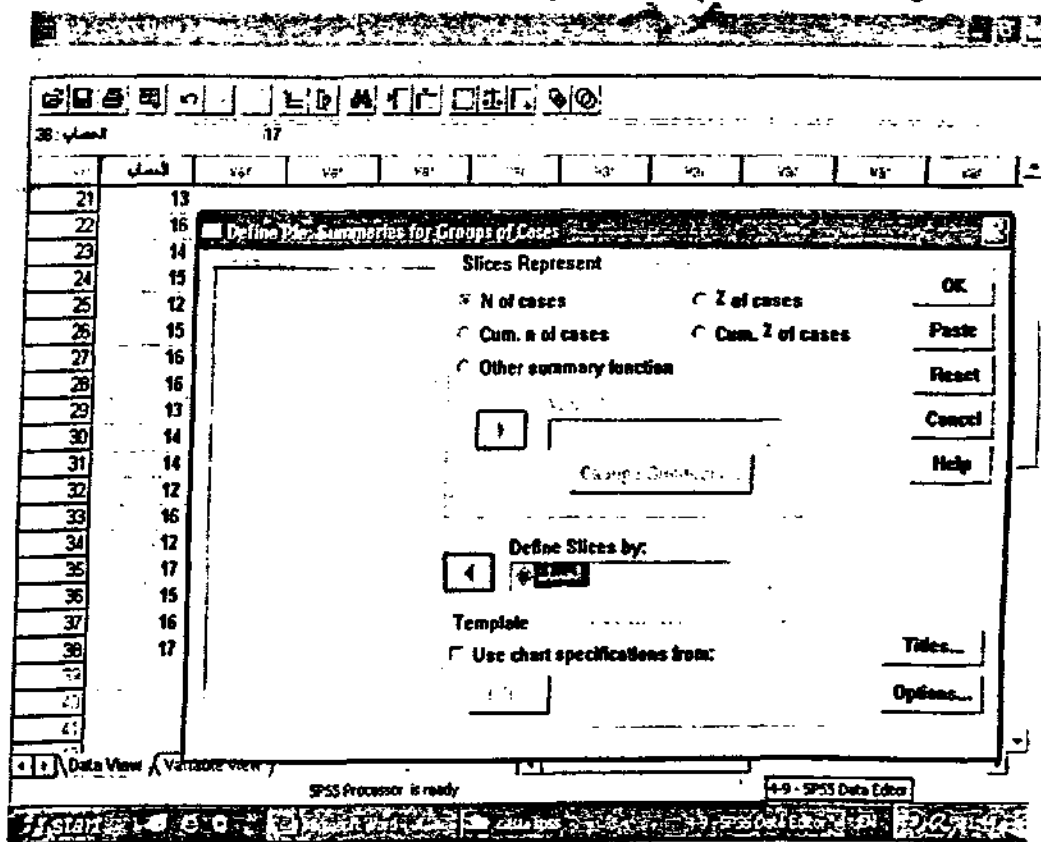
بالشكل :



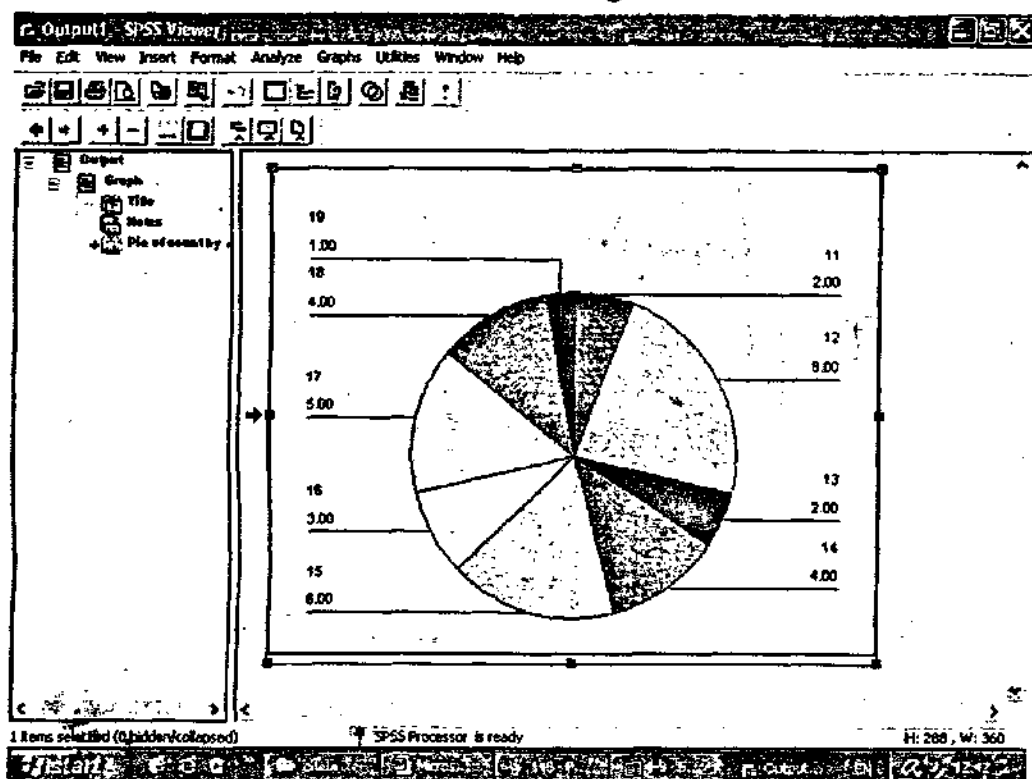
الخطوة الرابعة : سيظهر مربع حوار كما بالشكل ، نتحقق من أنه تم اختيار "Summaries For Groups Of Cases"



الخطوة الخامسة : نضغط على الزرار "Define" بالماوس لنحصل على مربع الحوار التالي ، نتحقق من أنه تم اختيار معالجة التكرار "N Of Cases" ، ثم يتم إدراج المتغير الخاص بالبيانات في المستطيل الأبيض المسمى "Define Slices By" :



الخطوة السادسة: بعد الضغط على الزر *OK* نحصل على النتيجة الموضحة بالشكل التالي و الخاصة بعرض الشكل الدائري لتوزيع البيانات:



تدريب

قارن بين الطريقة اليدوية و طريقة *SPSS* و فسر النتيجة المتحصل عليها تربوياً

ثانياً : الأشكال البيانية التي تصلح لتمثيل البيانات الكمية ذات القيم المختلفة كثيرة العدد :

هناك أشكال بيانية تصلح لهذا النوع من البيانات و الذى تحدثنا عنه فى الفصول السابقة، منها المدرج التكرارى و الذى يعد أداة بيانية مهمة و حيوية لتلخيص و تنظيم و سرعة فهم البيانات كالتالى:

المدرج التكرارى : Histogram

إن المدرج المنفصل *Bar* ، و الخط البياني *Line Chart* ، و الشكل الدائري *Pie* هذه الأشكال البيانية و التى تم عرضها سابقاً تصلح للبيانات الكيفية أو البيانات الكمية ذات القيم

المختلفة قليلة العدد نظراً لأن كل شكل من هذه الأشكال يتعامل مع كل بيان على حدة ، و البيانات الكيفية تتسم بقلة عدد بياناتها المصفاة من التكرار نظراً لطبيعة المتغير نفسه فمثلاً متغير النوع يحتوى على بيانين فقط (ذكر-أنثى) ، ومتغير المستوى العقلى يحتوى فى الغالب على أربعة أو خمسة بيانات بعد تصفيتها من التكرار هى (دون المتوسط -متوسط الذكاء- ذكى -ذكى جداً) و نفس الحال ينطبق على البيانات الكمية ذات القيم المختلفة قليلة العدد نظراً لقلة عدد بياناتها المصفاة من التكرار و التى لا تزيد على ٢٠ بيان ، مما يجعل من السهولة بمكان تمثيل هذه البيانات بواسطة الأشكال الثلاثة سائلة الذكر ، و لكن إذا كانت البيانات الكمية ذات قيم مختلفة كثيرة و هى البيانات التى يزيد قيمها المختلفة على ٢٠ و تتسم هذه البيانات بكثرة بياناتها المصفاة من التكرار مما يجعل من الصعوبة بمكان تمثيلها بواسطة الأشكال البيانية السابقة و التى تتعامل مع كل بيان على حدة فمثلاً المدرج المنفصل يتم رسم فيه مستطيل لكل بيان يظهر فى التوزيع و بالتالى فإذا كان التوزيع ٢٧ بيان بعد تصفيتهم من التكرار فإنه يتم رسم ٢٧ مستطيل فى المدرج المنفصل و هذا شئ صعب إلى حد ما ، و لذلك يفضل فى هذه الحالة أن يتم تمثيلها بيانياً بنفس الأسلوب المتبع فى جدولتها و تنظيمها عن طريق جدول التوزيع التكرارى البوب و الذى يتعامل مع فئات الدرجات و ليس الدرجات ، و هذا الأسلوب البيانى هو المدرج التكرارى و هو عبارة عن مجموعة من المستطيلات المتلاصقة و التى كل قاعدة منها تمثل طول فئة التوزيع (أطوال الفئات متساوية و بالتالى قواعد المستطيلات المتلاصقة ستكون متساوية) ، و يتم تنصيف كل قاعدة بمنتصف الفئة المثلة لهذه القاعدة (راجع الفصل الثالث) ، و يتم رسم قاعدة كل مستطيل متطابقة على المحور الأفقى أما ارتفاع كل مستطيل فيمثل التكرار المقابل لهذه الفئة أو منتصفها ، و يمكن إعداد المدرج المتصل يدوياً و باستخدام SPSS من خلال المثال التالى :

مثال (٤-١) : قام باحث بتطبيق اختبار فى التوافق النفسى ذى الدرجة الكلية ١٠٠ على

مجموعة من الفحوصين عددهم ٣٤ فحصل على الدرجات الآتية :

٨٠-٧٢-٦٦-٩٢-٥٥-٧٦-٧٥-٨٨-٦٢-٧٤-٨٢-٦٤-٨١-٩٥-٧٩-٨٧-٥٤-٧٠-٧٩-٨٥
٩٦-٥٨-٥٨-٦٤-٧٢-٨٠-٧٢-٥٥-٧٦-٨٠-٧٩-٧٠-٦٠-٦٥

و المطلوب تمثيل هذه البيانات بواسطة المدرج التكرارى ؟ يدوياً و باستخدام SPSS .

الطريقة اليدوية :

الخطوة الأولى: يتم تحويل البيانات السابقة إلى جدول تكرارى مبوب كالتالى:

الفئات	التكرار
٥٨-٥٤	٥
٦٣-٥٩	٢
٦٨-٦٤	٤
٧٣-٦٩	٥
٧٨-٧٤	٤
٨٣-٧٩	٨
٨٨-٨٤	٣
٩٣-٨٩	١
٩٨-٩٤	٢
المجموع	٣٤

الخطوة الثانية : إضافة عمود للجدول السابق يمثل منتصفات الفئات كالتالى:

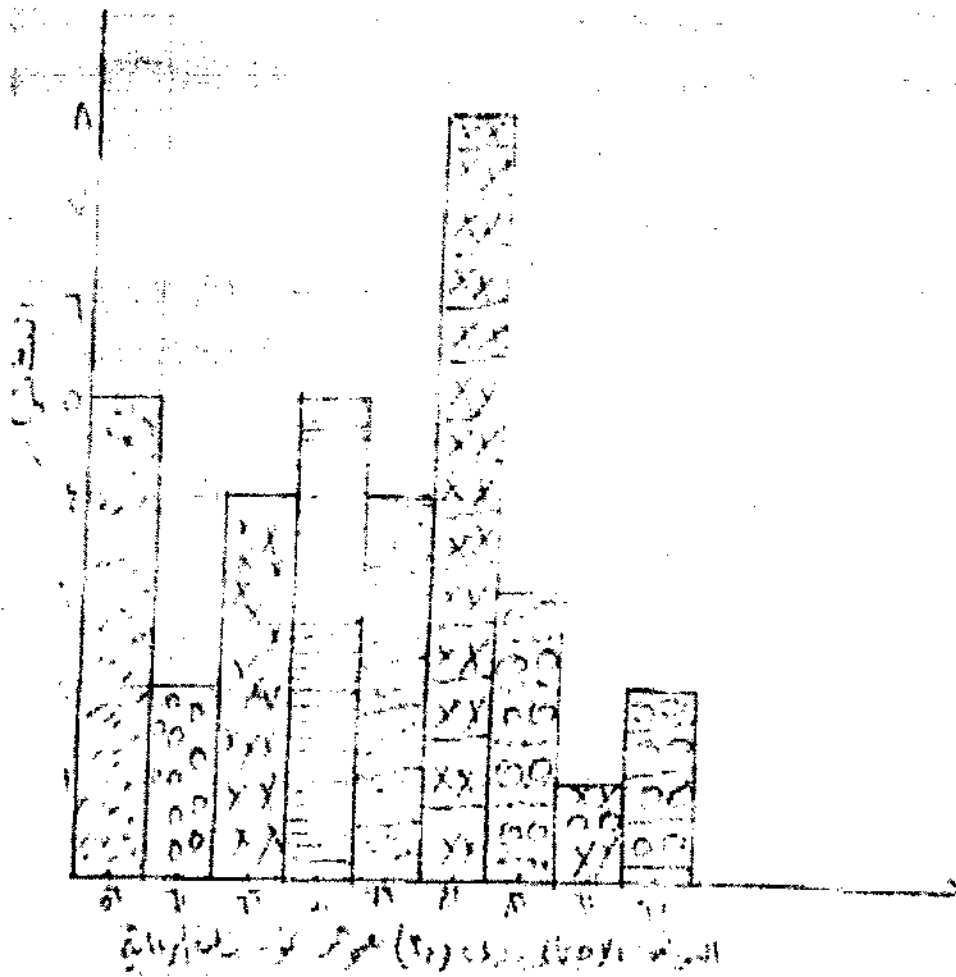
الفئات	التكرار	منتصفات الفئات
٥٨-٥٤	٥	٥٦
٦٣-٥٩	٢	٦١
٦٨-٦٤	٤	٦٦
٧٣-٦٩	٥	٧١
٧٨-٧٤	٤	٧٦
٨٣-٧٩	٨	٨١
٨٨-٨٤	٣	٨٦
٩٣-٨٩	١	٩١
٩٨-٩٤	٢	٩٦
المجموع	٥٠	

الخطوة الثالثة : يتم رسم محورين أفقي ورأسي .

الخطوة الرابعة : يتم أخذ مقياس رسم مناسب على المحور الرأسى لتمثيل التكرارات و حيث أن أكبر تكرار هو ٨ لذا يفضل أخذ مقياس رسم تكون فيه الوحدة بـ "١" .

الخطوة الخامسة : يتم رسم تسعة مستطيلات متلاصقة موازية للمحور الرأسى و قواعدها على المحور الافقى ، قاعدة كل مستطيل هى عبارة عن طول الفئة للتوزيع ، و يتم تنصيفها بمنتصفات الفئات ، و ارتفاع كل مستطيل هو التكرار المقابل .

و بناءً على الخطوات الخمس السابقة يمكن رسم الدرج التكرارى كالتالى:

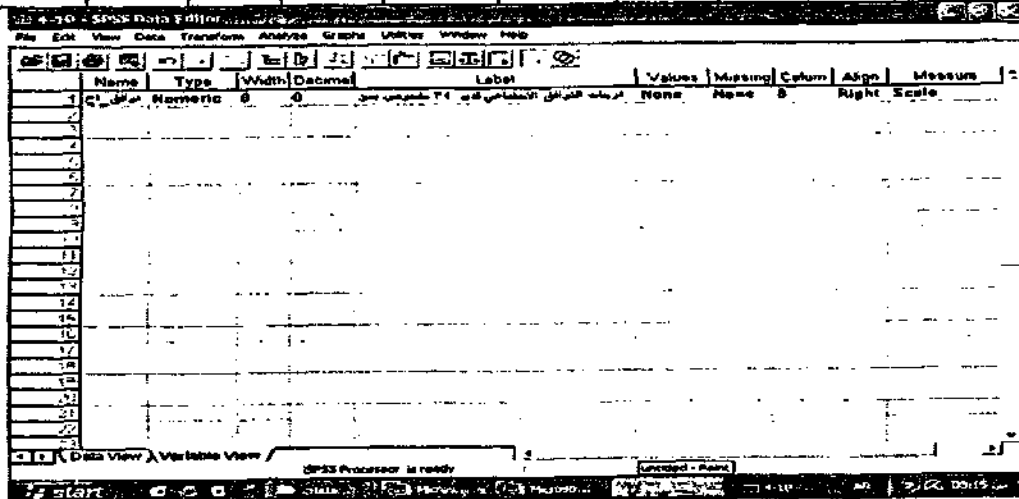


استخدام SPSS :

الخطوة الأولى : تحديد خصائص المتغير المطلوب معالجة بياناته : وذلك بفتح شاشة

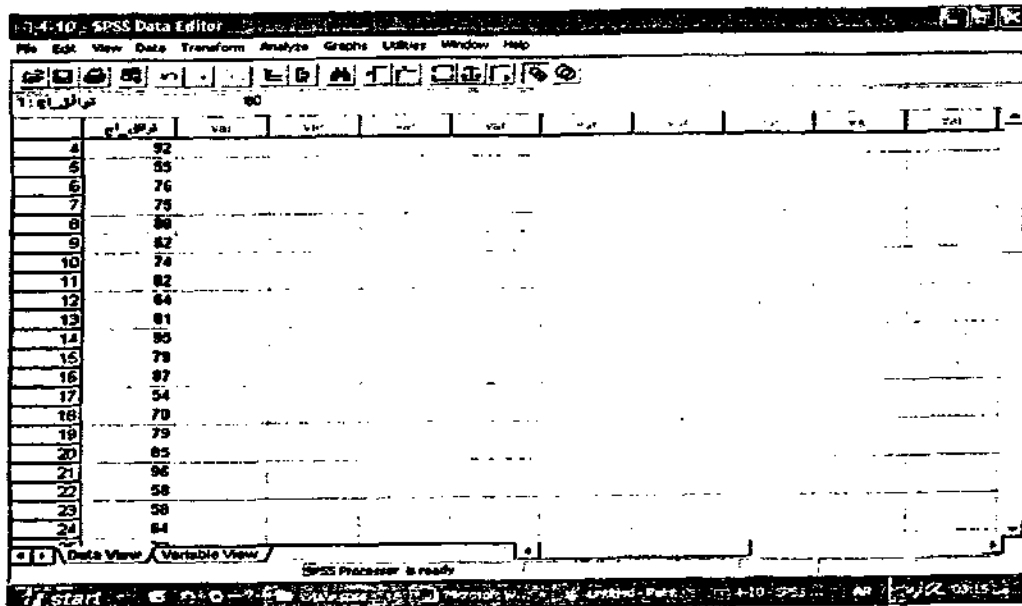
Variable View و تحديد هذه الخصائص الموضحة أيضاً بالشاشة :

الاسم	النوع	حجم المتغير	المواضع المشرية	بطاقة المتغير	الأكواد	القيم المقبولة	عرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
توافق أج	رقمي	٨	لا يوجد	درجات التوافق الاجتماعي لدى ٣٤ مفحوص بمؤسسات الرعاية	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	متنوع

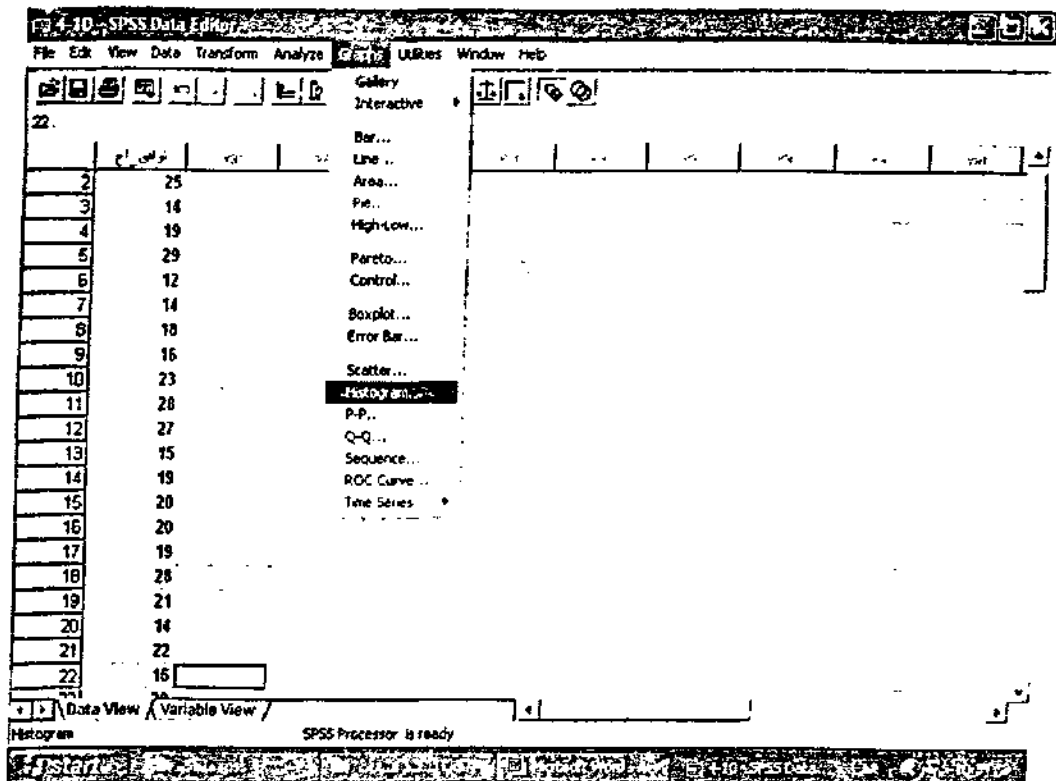


الخطوة الثانية : الانتقال إلى شاشة *Data View* ، ثم كتابة البيانات الإحصائية في العمود

الخاص "توافق أج" كما هو موضح بالشكل :

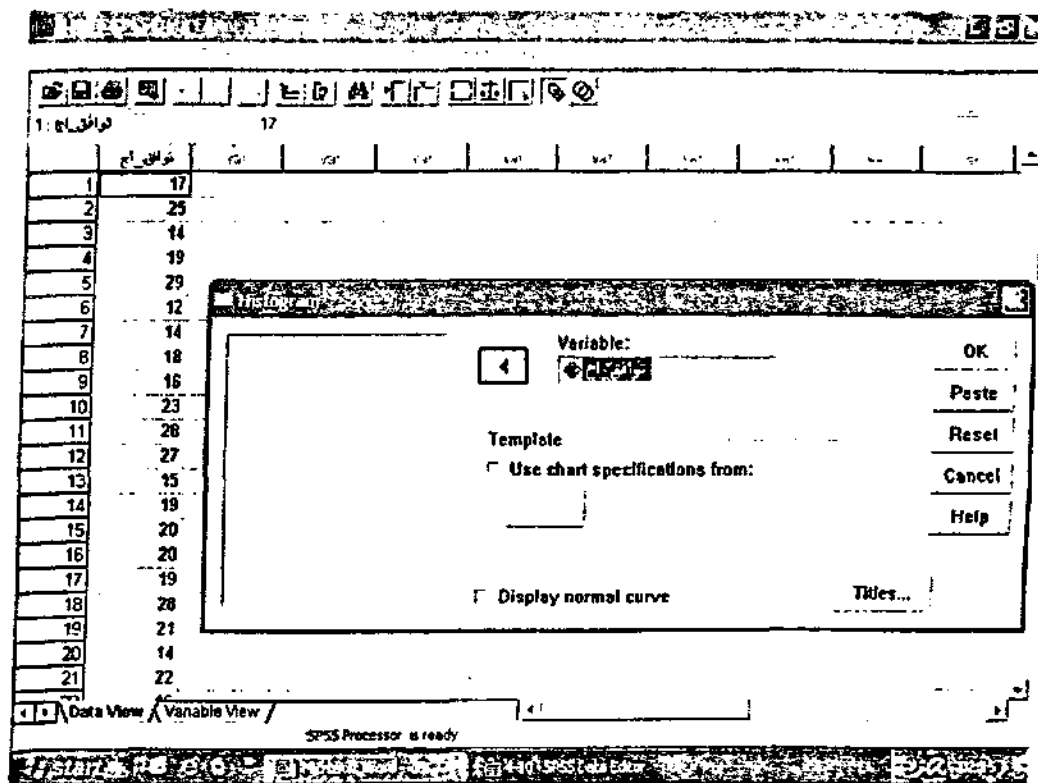


الخطوة الثالثة : من سطر الأوامر نختار الأمر *Graphs* ثم الأمر الفرعي *Histogram...*

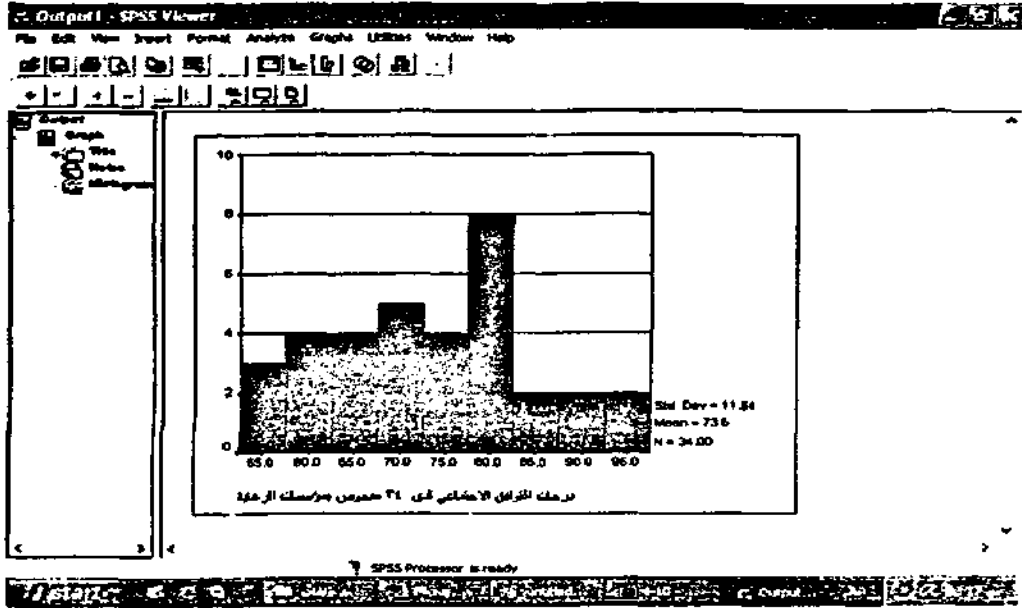


الخطوة الرابعة : سيظهر مربع حوار، يتم إدراج المتغير "توافق" الخاص بالبيانات الى

المستطيل المسمى *Variable* كالتالي:



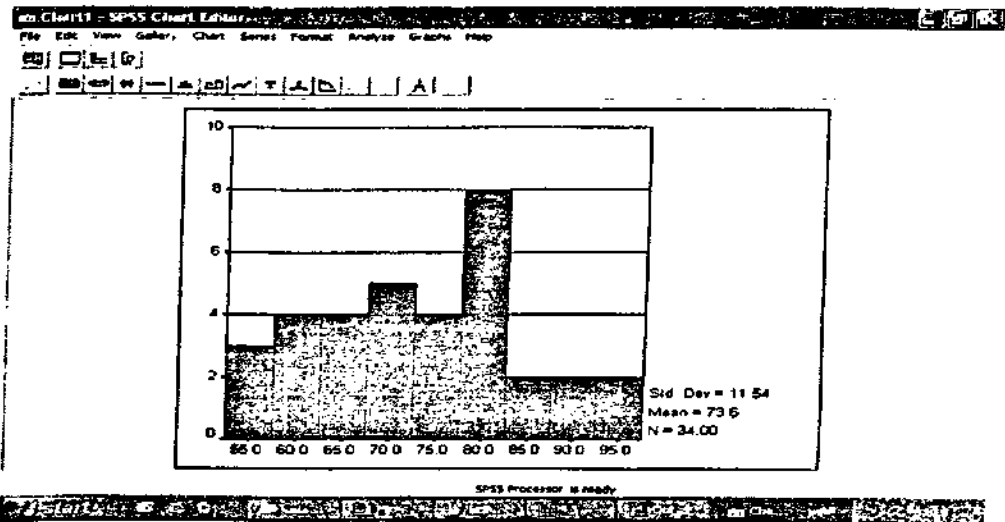
الخطوة الخامسة: نضغط على الزر *Ok* لنحصل على المدرج المتصل كالتالي :



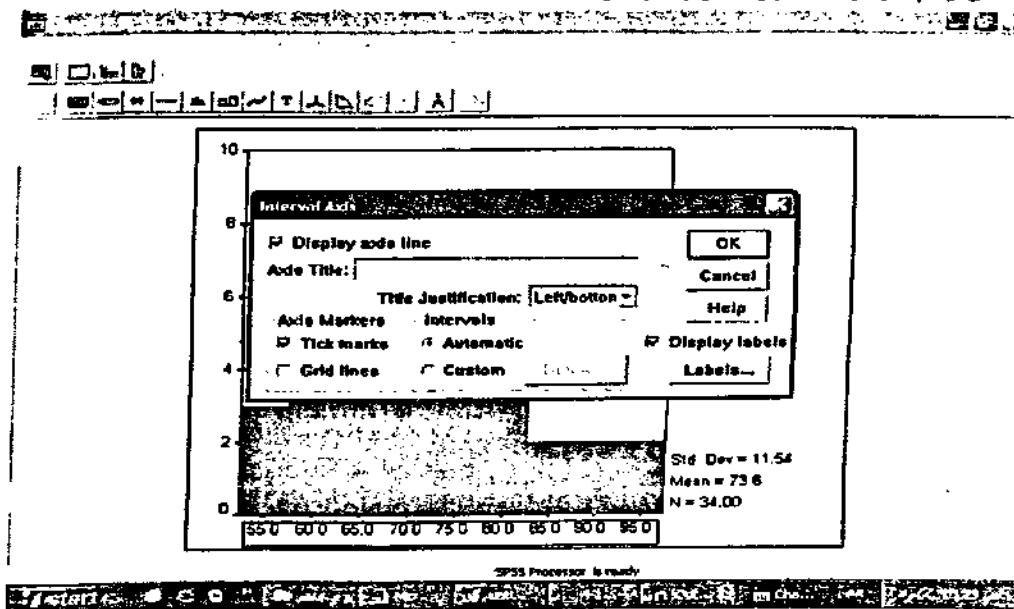
مقارنة الطريقة اليدوية بطريقة SPSS : يلاحظ وجود تشابه بين الطريقتين في عدد المستطيلات فهي (٩) في الطريقتين و لكن منتصفات الفئات الممثلة لقواعد المستطيلات اختلفت في الطريقتين فمثلاً أو فئة في الطريقة اليدوية كان منتصفها (٥٦) ، أما في طريقة *spss* فكان منتصفها (٥٥)، وبالتالي اختلفت ارتفاعات المستطيلات (التكرارات المقابلة للفئات) والسبب في ذلك هو أن برنامج *spss* يختار له بداية افتراضية لأول فئة ونهاية افتراضية لآخر فئة ، و لكن في الطريقة اليدوية نفترض أن بداية أول فئة هي الحد الأدنى الحقيقي للفئة ونهاية آخر فئة هي الحد الأعلى الحقيقي للفئة ، ويمكن القول في ذلك أن أية بيانات يتم تحويلها الى فئات تتأثر بالعامل الذاتي حيث أننا في الطريقة اليدوية صنفنا البيانات في تسع فئات و كان من الممكن تصنيفهم في عدد فئات أكبر من ذلك أو أقل ، و ليس معنى ذلك أن الشكل غير صحيح و لكن نقصد القول أن أى شكل ينتج طالما اتبعنا الطرق السليمة في الجولة و الرسم البياني سيعطينا نفس الحقيقة ، مع التأكيد كما سبق و أوضحنا على دقة طريقة SPSS ، و على خياراتها العديدة التي تقدمها يكفي أننا بإمكاننا الوصول إلى نفس الشكل الذي توصلنا اليه يدوياً من طريقة SPSS (و بنفس منتصفات الفئات) ، و يمكن تنفيذ ذلك كالتالي:

١- الضغط المزدوج على الشكل البياني المتوصل اليه في الشاشة السابقة لفتح نافذة

تحرير الأشكال البيانية *Chart Editor* كالتالي:

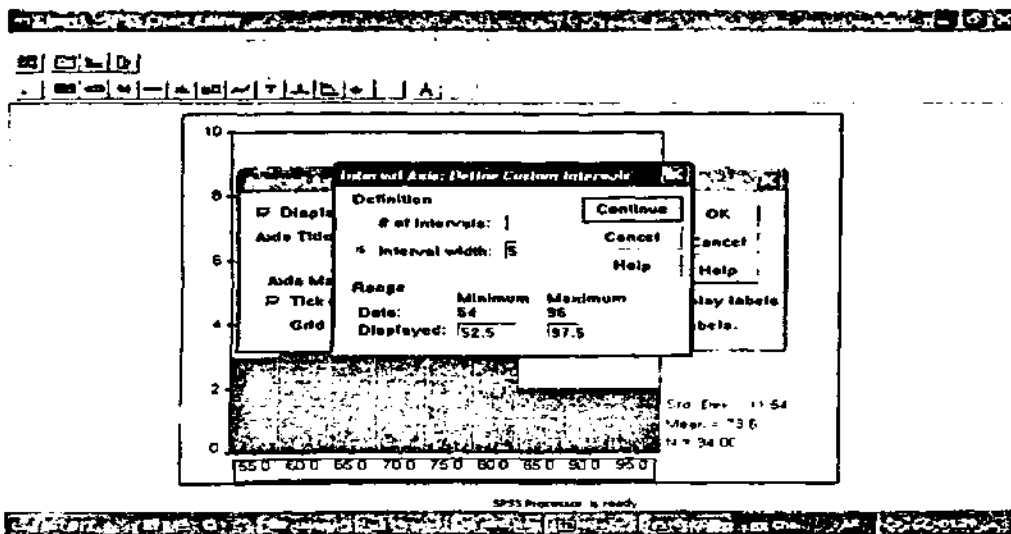


- ٢- الشكل الموضح في الشاشة السابقة عبارة عن أربعة أجزاء كالتالي:
- الجزء الأول : للمحور الرأسى و الخاص بالتكرار و بالضغط المزدوج عليه يعرض صندوق حوار خاص بتحرير خيارات للمحور الرأسى تسمى *Scale Axis*.
 - الجزء الثانى : للمحور الأفقى و الخاص بالفئات (أو منتصفاتها) و بالضغط المزدوج على أى فئة (أو منتصف فئة) يعرض صندوق حوار لتحرير خيارات للمحور الأفقى الخاص بالفئات تسمى *Interval Axis*.
 - الجزء الثالث : للمستطيلات نفسها و بالضغط المزدوج على أى مستطيل يعرض صندوق حوار خاص بتحرير خيارات للمستطيلات تسمى *Histogram Displayed Data*.
 - الجزء الرابع : و هو الجزء الفارغ فى الشاشة ، فبالضغط المزدوج على أى جزء فارغ يعرض ما يسمى بخيارات المدرج التكرارى *Histogram Options*.
- وإذا طبقنا خيارات الجزء الثانى الخاص بالفئات ، و بالضغط المزدوج على فئات المحور الأفقى يتم عرض صندوق الحوار الموضح :



٣- من صندوق الحوار السابق توجد خيارات خاصة بالفئات تختار *Custom* ثم

Define... ، يتم فتح صندوق الحوار التالي :



فإذا تأملنا الشاشة السابقة نجد أن برنامج *spss* اختار بداية (٥٢,٥) ، ونهاية (٩٧,٥)

كبداية و نهاية افتراضية للبيانات

٤- من صندوق الحوار السابق ، توجد خيارات خاصة بعدد الفئات *Of Intervals* # .

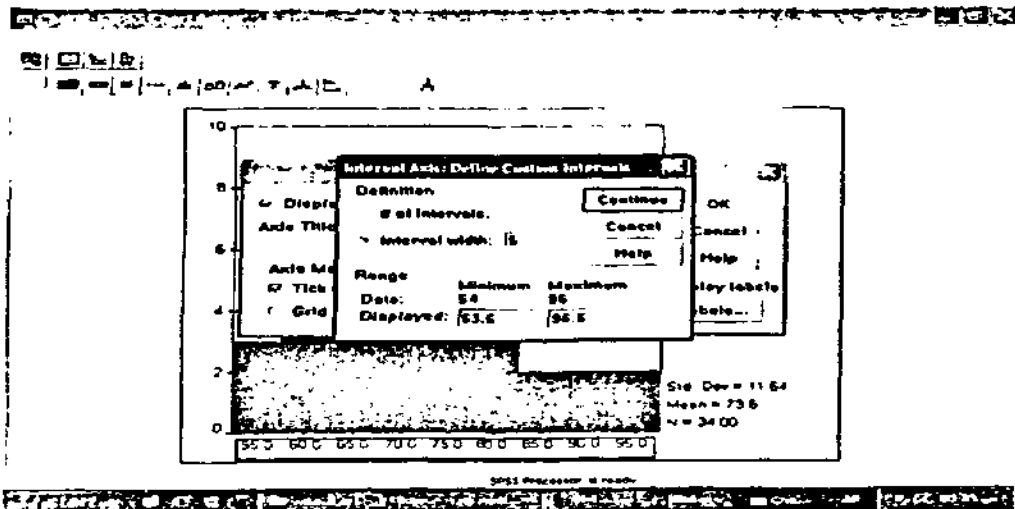
أو مدى الفئة *Interval Width* (أى منهما وليس كليهما) ، وكذلك المدى الكلى

للدرجات المطلوب عرضه *Range Displayed* ، نختار مدى الفئة (5) كما في الحل

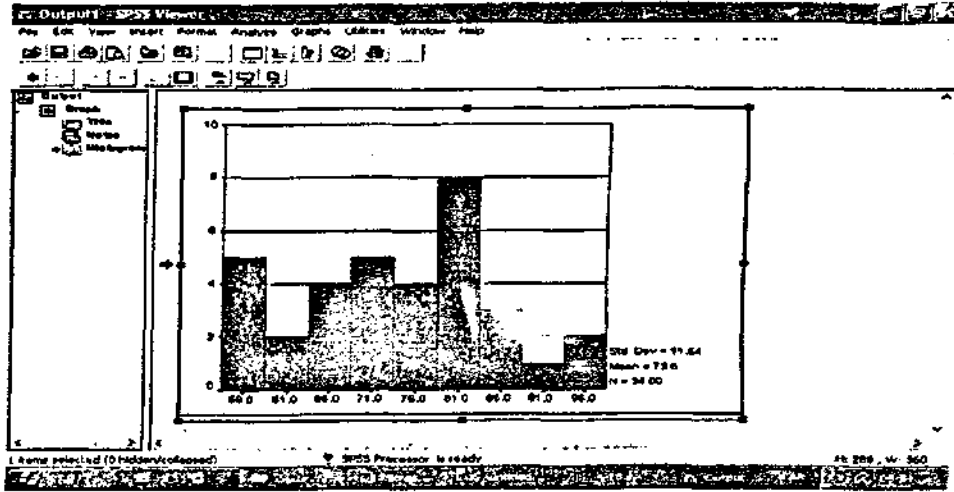
اليدوى (و لنا فى ذلك حرية فى اختيار أى مدى مناسب للفئة) . كما نختار المدى

الكلّي للدرجات المطلوب عرضه هو ٥٣,٥ - ٩٦,٥ (و هما أدنى حد حقيقي وأعلى

حد حقیقی فی التوزیع) كالتالى :



٥- يتم الضغط على الزر *Continue* ثم زر الموافقة *Ok* ، وفي هذه الحالة سيبحث *SPSS* رسالة لنا مضمونها أنه هل نريد أن نعدل المدى لكي يكون مضاعفات لسعة الفئة نضغط على زر الموافقة ثم الخروج من نافذة تحرير الأشكال البيانية *Chart Editor* ، لكي نجد المدرج التكراري بشكله الجديد كالتالي :



و هو نفس الحل اليدوي ، ولعل ما سبق يوضح الخيارات و البدائل العديدة التي يمكن أن يقدمها برنامج *SPSS* .

تفسير النتيجة: يتضح من النتيجة المتحصل عليها ما يلي :

- وجود اختلاف و تباين في درجات المفحوصين القاطنين بمؤسسات الرعاية على متغير التوافق الاجتماعي ، فهم موزعون على فئات التوزيع المختلفة .
- كما أن هناك مجموعة من المفحوصين عددهم (٥) درجاتهم متدنية في التوافق الاجتماعي ، حيث أن متوسط درجاتهم (٥٦).
- وعلى العكس هناك مفحوصان حاصلان على الدرجات المرتفعة في التوافق الاجتماعي فمتوسط درجتيهما (٩٦) .
- أعلى تكرار من المفحوصين (٨) حاصلين على درجات في التوافق الاجتماعي متوسطها (٨١) .
- الشكل السابق يصنف المفحوصين إلى مستويات في درجاتهم على متغير التوافق الاجتماعي بما يسهل من متابعتهم و ملاحظة التغير الذي حدث في توافقتهم الاجتماعي بعد ذلك ، فقد ينتقل المفحوص من فئة إلى فئة أخرى أعلى أو أقل في التوافق الاجتماعي .
- في ضوء ذلك يمكن للمسؤولين تكثيف البرامج المقدمة لهؤلاء المفحوصين لكي يصبحوا أكثر توافقاً و متقاربين في درجات التوافق الاجتماعي من بعضهم البعض ، بما يحقق الهدف العام لهذه المؤسسات .

الفصل الخامس

الإحصاء الوصفى

تنقسم البيانات الإحصائية كما سبق و أن ذكرنا إلى نوعين رئيسيين من البيانات ، أولهما البيانات الكمية و هى التى تأخذ صورة أرقام لها مدلول كمى فيمكن إجراء العمليات الحسابية عليها ، و النوع الآخر و هى البيانات الكيفية و التى تأخذ صورة ألفاظ (جيد-متوسط-أنثى-) ، أو تأخذ صورة أرقام ليس لها مدلول كمى مثل أرقام التليفونات أو أرقام لاعبي الكرة أو أرقام السيارات ، و سواء كانت البيانات كمية أم كيفية فإننا كمستولين أو تربويين أو معلمين أو مهنمير بالمجال فى حاجة إلى وصف هذه البيانات بصورة تعطينا معلومات تفيدنا فى اتخاذ القرار المناسب و نوع الإحصاء المسئول عن وصف البيانات و استخلاص معلومات منها يسمى الإحصاء الوصفى *descriptive statistics* و المعلومات التى يمكن استخلاصها من البيانات سواء كانت كمية أو كيفية تأخذ عدة صور فقد تكون المستوى العام الذى تعكسه البيانات و هو قيمة أو بيان يعبر عن غالبية البيانات الداخلة فى التوزيع و يمكن اتخاذه كنقطة مركزية ، فالمعلم مثلا يحتاج إلى التعرف على مستوى العام لتلاميذه من خلال فهمه معبر عن المستوى العام و صاحب المؤسسة يحتاج الى معرفة متوسط الانتاج السنوى من خلال رقم يعبر عن ذلك و هناك اساليب احصائية تستخدم للتعرف على المستوى العام تسمى مقاييس احصائية و المقاييس الإحصائية المستخدمة للتعرف على المستوى العام تسمى مقاييس النزعة المركزية و من هذه المقاييس المتوسط الحسابى -الوسيط-النوال -المتوسط الهندسى-المتوسط التوافقى ، و سنتناول بالتفصيل الثلاثة مقاييس الأولى منها نظراً لشهرتها و كثرة تداولها . أيضا من المعلومات التى نحتاج إلى استخلاصها من توزيع البيانات فيما يسمى بتشتت البيانات أى مدى تقارب أو تباعد البيانات عن بعضها البعض فالمعلم فى حاجة إلى معرفة مدى تقارب أو تباعد مستويات تلاميذه عن بعضهم البعض ، و كذلك صاحب المؤسسة يحتاج إلى معرفة مدى تقارب أو تباعد الأجور فى المؤسسة و هكذا و المقاييس التى تهدف إلى التعرف على

التشتت تسمى مقاييس التشتت و من هذه المقاييس الانحراف المعياري و التباين و المدى و الانحراف الربيعي ، و هناك نوع آخر من المعلومات نحتاج إلى استخلاصها من البيانات الموزعة و هي علاقة المتغير الذي يعكس البيانات الموزعة و ليكن متغير التحصيل بمتغير آخر يعكس بيانات أخرى و ليكن متغير الدافعية ، فالمعلم مثلاً في حاجة إلى معرفة علاقة تحصيل تلاميذه بدافعتهم للتعلم ، أو علاقة تحصيل التلاميذ في مادة الجبر بتحصيلهم في مادة الهندسة ، أو علاقة عادات الاستذكار بأساليب التعلم ، و المسؤول في مؤسسة ما يحتاج إلى معرفة علاقة أجور العمال بإنتاجية المؤسسة و هكذا ، و هذا النوع من البيانات يمكن التعبير عنه بواسطة نوع من المقاييس الإحصائية تسمى مقاييس العلاقة و من أمثلة هذه المقاييس معاملات الارتباط و هي معامل الارتباط التتابعي لبيرسون و معامل ارتباط الرتب لسبيرمان و غيرها الكثير، أيضاً من المعلومات التي نحتاج إلى معرفتها من البيانات الموزعة مدى إمكانية التنبؤ بمتغير ما بمتغير آخر ، مثلاً نحتاج كتربويين إلى التنبؤ بتحصيل الطلاب في الجامعة من خلال درجاتهم في الثانوية العامة ، و يحتاج المسؤول في مؤسسة ما إلى التنبؤ بالإنتاج من خلال كفاءة العمال أو عددهم و يمكن حساب التنبؤ من خلال أسلوب إحصائي يسمى تحليل الانحدار ، أيضاً من المعلومات التي نحتاج إلى معرفتها من التوزيعات التكرارية التأثيرات السببية لمتغير ما أو متغيرات معينة يطلق عليها متغيرات مستقلة على متغير آخر يطلق عليه متغير تابع مثل معرفة التأثير السببي لتغيري الذكاء و الدافعية مثلاً على متغير مهارات الكمبيوتر و يمكن معرفة التأثيرات السببية من خلال نوع من المقاييس يطلق عليه تحليل المسار *path analysis* و في الواقع فإن كلا من أسلوب تحليل الانحدار و تحليل المسار يعتمدان في حسابهما على معامل الارتباط التتابعي لبيرسون .

و من ثم فإن المقاييس التي سيتم شرحها في هذا الفصل و التي تنتمي إلى مقاييس الإحصاء الوصفي هي كالتالي :

أولاً : مقاييس النزعة المركزية .

ثانياً : مقاييس التشتت .

ثالثاً : مقاييس العلاقة .

رابعاً : تحليل الانحدار .

خامساً : تحليل المسار .

أولاً : مقاييس النزعة المركزية

سبق أن قلنا أن الهدف من مقاييس النزعة المركزية هو التعرف على المستوى العام للبيانات المتحصل عليها ، و تعنى النزعة المركزية ميل غالبية الأرقام أو البيانات نحو التمرکز حول قيمة معينة أو بيان معين ، هذه القيمة أو هذا البيان يمكن اتخاذه كممثل للمستوى العام للبيانات و هناك مقاييس عديدة تستخدم للتعرف على المستوى العام منها المتوسط الحسابى - الوسيط - المنوال - المتوسط الهندسى - المتوسط التوافقى ، و سيتم شرح الثلاث مقاييس الأولى منها كالتالى :

١ المتوسط الحسابى

يعد المتوسط الحسابى من أشهر المقاييس الإحصائية المستخدمة للتعرف على المستوى العام ، و هو أيضاً من أكثر المقاييس الإحصائية التى تستخدم فى حساب مقاييس إحصائية أخرى من نوع الإحصاء الاستدلالي كما سيلي شرحه فى الفصل السادس ، و يعرف المتوسط الحسابى بأنه مجموع القيم الداخلة فى التوزيع مقسوماً على عدد هذه القيم و لذلك فهو يستخدم فى حالة البيانات الكمية فقط ، و تختلف طرق حساب المتوسط على حسب طبيعة البيانات الكمية كالتالى :

أ- حساب المتوسط فى حالة البيانات ذات الحجم الصغير جداً ($n \geq 5$) :

إذا كان عدد البيانات صغير جداً أقل من أو يساوى ٥ فإن مهمة حساب المتوسط تصبح سهلة جداً لأننا ببساطة سوف نجمع القيم الصغيرة العدد و نقسمها على عددها لنحصل على المتوسط و الذى يعبر عن المستوى العام لهذه القيم و فى هذه الحالة فإننا لسنا بحاجة إلى برنامج إحصائى على الكمبيوتر و لكن قد نحتاج إلى آلة حاسبة فى ذلك :

مثال: لنفرض أن أحد المعلمين طبق اختباراً ذا الدرجة الكلية ٢٠ على ٥ من تلاميذ فصله وكانت درجاتهم كالتالي :

٩-١٥-١٦-١١-١٧

فكيف يمكن حساب المتوسط الحسابي لهذه الدرجات ؟

إن هذه البيانات ذات العدد الصغير جداً لا تحتاج إلى برامج كمبيوتر لحساب المتوسط لها ولكن قد نحتاج إلى آلة حاسبة بسيطة لذلك ، ويمكن حساب المتوسط لهذه البيانات من القانون التالي ، وهو القانون العام للمتوسط :

$$م = \frac{\text{مجم (س)}}{ن} = \frac{٩+١٥+١٦+١١+١٧}{٥}$$

حيث : م المتوسط الحسابي ، مجم (س) مجموع الدرجات ، ن : عدد الدرجات (عدد الحالات)، إذا :

$$م = \frac{\text{مجم (س)}}{ن} = \frac{٩+١٥+١٦+١١+١٧}{٥} = \frac{٦٨}{٥} = ١٣,٦$$

ب- حساب المتوسط في حالة البيانات ذات الحجم الصغير والكبير (ن > ٥) .

إن البيانات التي عددها أكبر من ٥ يمكن تقسيمها إلى صنفين من البيانات كما سلف ذكره في الفصول السابقة على حسب عدد القيم المختلفة في البيانات فإما أن تكون البيانات ذات قيم مختلفة قليلة العدد (أقل من أو تساوي ٢٠) ، وإما أن تكون ذات قيم مختلفة كثيرة العدد (أكبر من ٢٠) ، ويمكن معرفة كيفية حساب المتوسط يدوياً وباستخدام SPSS في حالة كل نوع من البيانات كالتالي :

ب-١: البيانات ذات القيم المختلفة قليلة العدد :

مثال (١-٥) : قام باحث بتطبيق اختباراً في مادة اللغة العربية ذا الدرجة الكلية ٢٠ على تلاميذ فصله البالغ عددهم ٣٦ تلميذاً فحصل على البيانات الآتية :

١٢-١٣-١١-١٣-١٥-١٢-١٦-١٤-١٦-١٨-١٤-١٣-١٢-١٩-١٤-١٧-١٤-١٢-١٤

١١-١٤-١٩-١٧-١٣-١٥-١٩-١٤-١٣-١٢-١٦-١٥-١٢

و المطلوب حساب المتوسط الحسابى لهذه البيانات
الطريقة اليدوية :

البيانات السابقة تحتوى على قيم مختلفة عددها (٩) و بالتالى فهى قيم مختلفة قليلة العدد ، و لذلك نتبع الخطوات التالية فى حساب المتوسط يدوياً :
الخطوة الأولى: تنظيم البيانات السابقة فى جدول توزيع تكرارى بسيط (لدرجات) : و عرفنا كيفية عمل هذا الجدول فى الفصل السابق و هو فى صورته النهائية موضح كالتالى:

س	ك
١١	٢
١٢	٧
١٣	٥
١٤	٨
١٥	٤
١٦	٣
١٧	٢
١٨	١
١٩	٤
المجموع	٣٦

الخطوة الثانية: تطبيق قانون المتوسط التالى:

$$\bar{x} = \frac{\sum (ك س)}{ن}$$

حيث ك ترمز إلى تكرار كل درجة فى التوزيع ، س ترمز للدرجات ، ن عدد البيانات .

الخطوة الثالثة يتضح من القانون السابق أننا نحتاج إلى إضافة عمود إضافى للجدول المبين فى الخطوة الأولى و هذا العمود هو (س ك) كالتالى :

س	ك	س ك
١١	٢	٢٢
١٢	٧	٨٤
١٣	٥	٦٥
١٤	٨	١١٢
١٥	٤	٦٠
١٦	٣	٤٨
١٧	٢	٣٤
١٨	١	١٨
١٩	٤	٧٦
المجموع	٣٦	٥١٩

الخطوة الرابعة : يتم التطبيق في قانون المتوسط كالتالى :

$$م = \frac{٥١٩}{٣٦} = ١٤,٤٢ \text{ و هي قيمة المتوسط الحسابى}$$

استخدام SPSS :

الخطوة الأولى : تحديد خصائص المتغير المطلوب التعرف على متوسط بياناته : و ذلك بفتح

شاشة variable view وتحديد هذه الخصائص الموضحة أيضاً بالشاشة :

الاسم	النوع	حجم المتغير	الموضع العشرية	بطاقة المتغير	الأكواد	القيم المفقودة	عرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
عربى ٣- ٢	رقمى	٨	لا يوجد	درجات اللغة العربية لتلاميذ فصل ٢/٣ بمدرسة التحرير	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	متدرج

SPSS Data Editor

File Edit View Data Transform Analyze Graphs Utilities Window Help

SPSS Data Editor

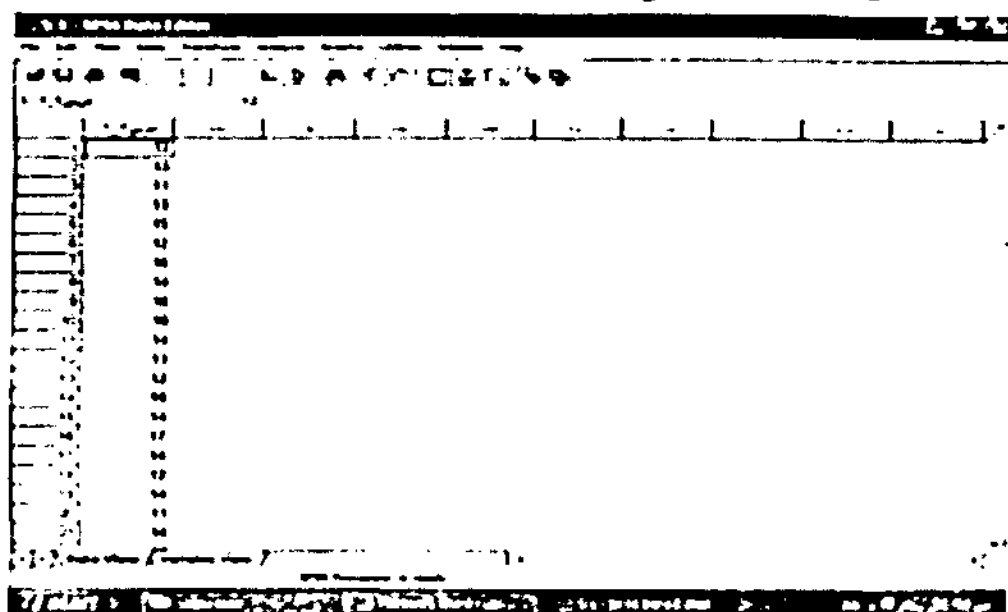
Name	Type	Width	Deci	Label	Values	Missing	Columns	Align	Measure
عربى ٣- ٢	Numer 8	8	0	درجات اللغة العربية لتلاميذ فصل ٢/٣ بمدرسة التحرير	None	Non	8	Right	Scale

Case counter area

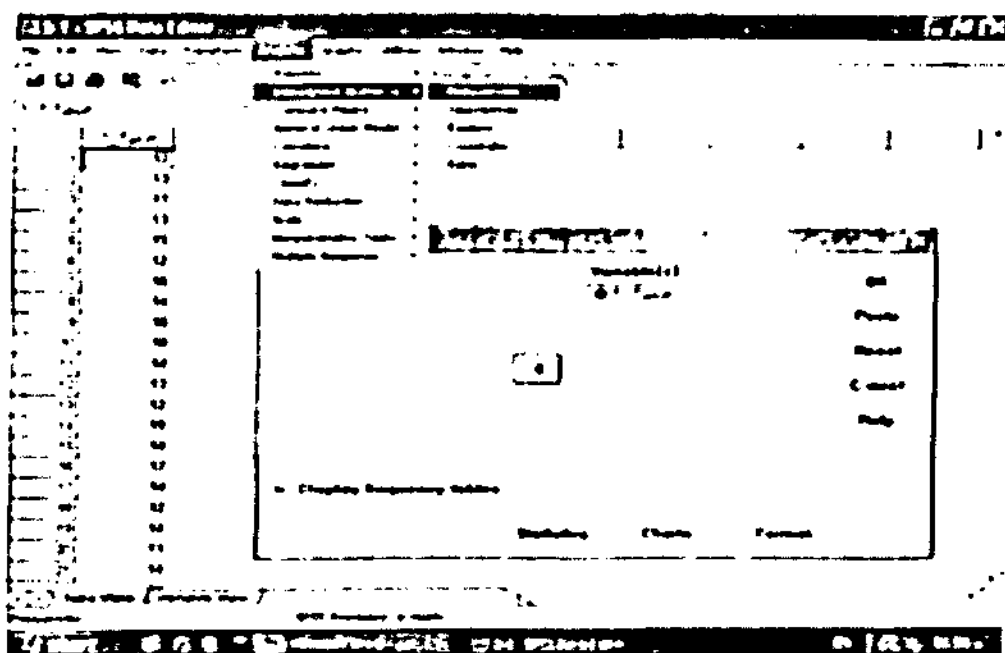
SPSS Processor is ready

29/11/2017

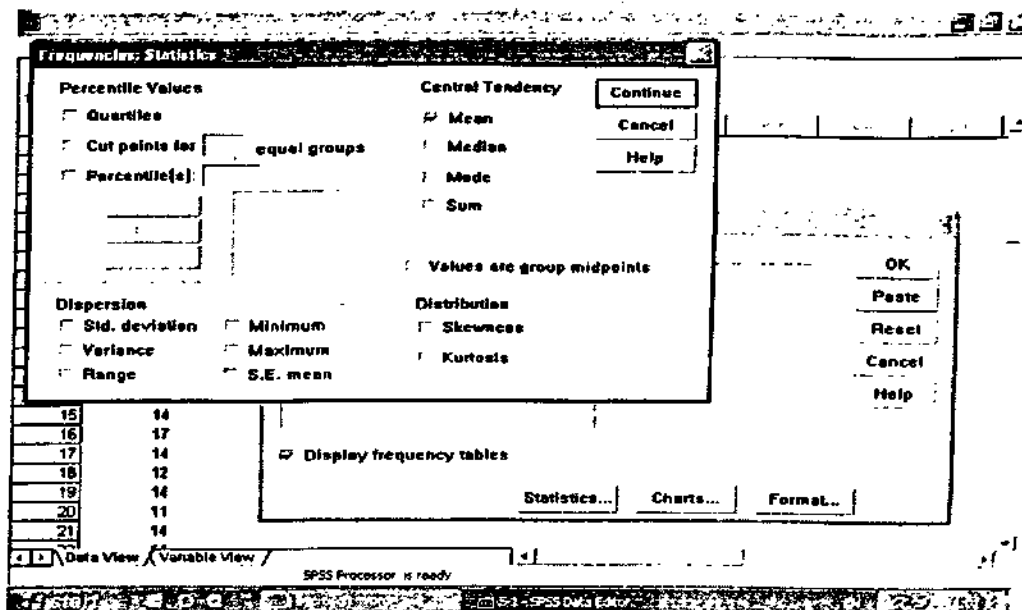
الخطوة التالية الانتقال إلى شاشة *data view* ، ثم كتابة البيانات الإحصائية في العمود الخاص "عربي ٢_٣" كما هو موضح بالشكل:



الخطوة التالية من سطر الأوامر *analyze* نختار الأمر *descriptive statistics* ثم الأمر الفرعي *frequencies* سيظهر مربع حوار ندرج متغير البيانات "عربي ٢_٣" إلى الربع المجاور المسمى *variable(s)* كما بالشكل .



الخطوة الرابعة : بعد الضغط على الذرار *statistics* سيظهر مربع حوار ، نتأكد من اختيار الإحصاءة *mean* بمعنى المتوسط و ذلك بالضغط بالماوس أمامها كما بالشكل :



الخطوة الخامسة: نضغط على الذرار *continue* لإخفاء مربع الحوار الفرعى و الإبقاء على مربع الحوار الرئيسى ، ثم يتم الضغط على الذرار *ok* نحصل على المتوسط الحسابى للبيانات كما بالشكل التالى :

Statistics

درجات اللغة العربية للثانية اعداد 7/1 مدرسة الفلوري

N	Valid	36
	Missing	0
Mean		14.42

درجات اللغة العربية لثالث اعداد 7/1 مدرسة الفلوري

	Frequency	Percent	Valid Percent	Cumulative Percent
Valid 11	2	5.6	5.6	5.6
12	7	19.4	19.4	25.0
13	5	13.9	13.9	38.9
14	8	22.2	22.2	61.1
15	4	11.1	11.1	72.2
16	3	8.3	8.3	80.6

مقارنة الطريقة اليدوية بطريقة SPSS : يلاحظ من الشكل السابق أن قيمة المتوسط

الحسابي تساوى ١٤,٤٢ و هى نفس القيمة المتحصل عليها يدوياً .

التفسير التربوي للقيمة المتحصل عليها : نظراً لأن الدرجة الكلية للاختبار هى ٢٠

فإن متوسط الدرجات (١٤,٤٢) يعد مستوى عام جيد لمستوى الفصل و على المعلم تحسينه .

ب- البيانات ذات القيم المختلفة كثيرة العدد :

و هى كما سبق ذكره فى الفصل السابقة البيانات التى تحتوى على عدد من القيم المختلفة

أكبر من ٢٠ و الذى يجعلنا فى حاجة إلى جدول تكرارى مبوب ، و يمكن

توضيح ذلك بالأمثلة التالية :

مثال (١-٢) : قام باحث بتطبيق اختبار فى الكفاءة الذاتية ذى الدرجة الكلية ١٠٠

على عينة من معلمى المرحلة الابتدائية عددهم ٣٤ معلماً و كانت درجاتهم موزعة

كالتالى :

٨٠-٧٢-٦٦-٩٢-٥٥-٧٦-٧٥-٨٨-٦٢-٧٤-٨٢-٦٤-٨١-٩٥-٧٩-٨٧-٥٤-٧٠-٧٩-٨٥-

٩٦-٥٨-٥٨-٦٤-٧٢-٨٠-٧٢-٥٥-٧٦-٨٠-٧٩-٧٠-٦٥

و المطلوب حساب المتوسط الحسابي لهذه البيانات

الطريقة اليدوية :

بتفحص عدد القيم المختلفة فى البيانات السابقة نجد أن عددها (٢٣) ، و لقد رأينا فى

الفصول السابقة أن البيانات ذات المدى الكبير يتم تنظيمها فى جدول توزيع تكرارى

مبوب (للفئات) حتى يسهل التعامل معها إحصائياً ، و هناك عدة طرق يدوية لحساب

المتوسط للبيانات الموزعة فى فئات منها طريقة منتصفات الفئات و كذلك الطريقة المختصرة

و يمكن شرح كل طريقة يدوية كالتالى :

ب-١ : طريقة منتصفات الفئات :

رأينا فى الفصل الثالث و كذلك فى الفصل الرابع كيفية حساب منتصف الفئة ، و للتذكرة

يمكن القول أنها مجموع الحدين الأدنى و الأعلى للفئة و قسمة الناتج على ٢ ، و العلاقة

بين منتصفات الفئات و متوسط الدرجات محكوم بالقانون التالى :

$$م = \frac{\text{مج (ك ص)}}{ن} \dots\dots (٣-٥)$$

حيث ك تمثل تكرار كل فئة ، ص تمثل منتصف الفئة ، ن تمثل العدد الكلى للبيانات و هي نفسها مجموع التكرارات و من ثم يمكن حساب المتوسط وفقاً للخطوات التالية:

الخطوة الأولى: تحويل البيانات المدرجة فى التوزيع إلى جدول توزيع تكرارى مبوب كما بالشكل:

الفئات	التكرار
٥٨-٥٩	٥
٦٣-٥٩	٢
٦٨-٦٤	٤
٧٣-٦٩	٥
٧٨-٧٤	٤
٨٣-٧٩	٨
٨٨-٨٤	٣
٩٣-٨٩	١
٩٨-٩٤	٢
المجموع	٣٤

الخطوة الثانية : إضافة عمودين للجدول السابق أحدهما يمثل ص و الآخر يمثل حاصل ضرب (ك) فى (ص) كما فى الجدول التالى:

الفئات	ك	ص	ك ص
٥٨-٥٩	٥	٥٦	٢٨٠
٦٣-٥٩	٢	٦١	١٢٢
٦٨-٦٤	٤	٦٦	٢٦٤
٧٣-٦٩	٥	٧١	٣٥٥
٧٨-٧٤	٤	٧٦	٣٠٤
٨٣-٧٩	٨	٨١	٦٤٨
٨٨-٨٤	٣	٨٦	٢٥٨
٩٣-٨٩	١	٩١	٩١
٩٨-٩٤	٢	٩٦	١٩٢
المجموع	٣٤		٢٥١٤

الخطوة الثالثة: تطبيق قانون المتوسط كالتالى:

$$م = \frac{\text{مج (ك ص)}}{ن} = \frac{٢٥١٤}{٣٤} = ٧٣,٩٤ \text{ و هي قيمة المتوسط الحسابى}$$

ب-٢: الطريقة المختصرة:

إن الطريقة المختصرة لحساب المتوسط الحسابى تعتمد ببساطة شديدة على افتراض أن المتوسط المطلوب حسابه هو منتصف فئة من الفئات المبينة فى التوزيع، وحيث أن هذا الافتراض قد يكون صحيح أو خطأ فإنه يتم معادلة ذلك بإضافة قيمة أو حد لهذا المتوسط الفرضى هذه القيمة عبارة عن مجموع حاصل ضرب انحرافات منتصفات الفئات الأخرى عن هذا المتوسط الفرضى و التكرار المقابل لكل لفئة مقسوماً على الحجم الكلى للعينة (ن) ، و لمزيد من الاختصار يمكن قسمة انحرافات منتصفات الفئات الأخرى عن المتوسط الفرضى على سعة الفئة (ف) لينتج مضاعفات من الواحد الصحيح سلباً و إيجاباً يسمى الانحراف الفرضى (ح) ثم يضرب الناتج النهائى فى مدى الفئة مرة أخرى ، و من ثم يكون قانون المتوسط الحسابى فى الطريقة المختصرة كالتالى:

$$م = ص + \left[\frac{\text{مج (ك ح')}}{ن} \times ف \right] \dots (٥-٤)$$

و بالتالى يتم إضافة عمودين لعمودى الفئات و التكرارات المقابلة و هذين العمودين أحدهما يسمى الانحراف الفرضى (ح') ، و الآخر حاصل ضرب كل انحراف فرضى فى تكراره المقابل (ك ح') ، و ببساطة شديدة يتم وضع قيم ح' فى العمود الخاص به و ذلك بالبحث عن الفئة المقابلة لأكبر تكرار و وضع أمامها صفر و هذه الفئة تسمى الفئة الصفرية و منتصفها هو الذى يمثل المتوسط الفرضى ، ثم نبدأ من الصفر و نضع أمام الفئات التى تسبق الفئة الصفرية قيماً سالبة -١ ، -٢ ، -٣ و هكذا حتى نصل لأول فئة فى التوزيع ، أما الفئات التى تلى الفئة الصفرية فنضع أمامها قيماً موجبة +١ ، +٢ ، +٣ و هكذا حتى نصل إلى آخر فئة فى التوزيع

ملاحظة

إن ترتيب الفئات فى الجدول التكرارى فى الغالب يكون تصاعدي بالنسبة لمنتصفات الفئات و لكن إذا كان ترتيب الفئات تنازلي (كما يحدث غالباً فى كتب الإحصاء الأجنبية) فإننا نضع قيماً موجبة للفئات التى تسبق الفئة الصفرية ، و قيماً سالبة للفئات التى تلى الفئة الصفرية (لماذا؟).

و على ذلك يمكن حساب المتوسط الحسابى للبيانات المبينة فى الجدول السابق وفقاً للخطوات التالية كالتالى :

الخطوة الأولى: تحويل البيانات المدرجة فى التوزيع إلى جدول توزيع تكرارى مبوب كما يلى :

الفئات	التكرار
٥٨-٥٤	٥
٦٣-٥٩	٢
٦٨-٦٤	٤
٧٣-٦٩	٥
٧٨-٧٤	٤
٨٣-٧٩	٨
٨٨-٨٤	٣
٩٣-٨٩	١
٩٨-٩٤	٢
المجموع	٣٤

الخطوة الثانية : إضافة عمودين للجدول السابق احدهما يمثل ح' و الآخر يمثل حاصل ضرب (ك) فى (ح') كما فى الجدول التالى :

الفئات	التكرار	ح'	ك ح'
٥٨-٥٤	٥	٥-	٢٥-
٦٣-٥٩	٢	٤-	٨-
٦٨-٦٤	٤	٣-	١٢-
٧٣-٦٩	٥	٢-	١٠-
٧٨-٧٤	٤	١-	٤-
٨٣-٧٩	٨	صفر	صفر
٨٨-٨٤	٣	١+	٣+
٩٣-٨٩	١	٢+	٢+
٩٨-٩٤	٢	٣+	٦+
المجموع	٣٤		٤٨-

الخطوة الثالثة : إيجاد منتصف الفئة الصفرية و التى تمثل المتوسط الفرضى كالتالى :

الفئة الصفرية هى الفئة التى تقابل أكبر تكرار و هى الفئة ٨٣-٧٩ :

$$A_1 = \frac{162}{2} = \frac{83+79}{2} = \text{منتصف الفئة الصغرى (ص)}$$

الخطوة الرابعة: تطبيق قانون المتوسط كالتالى:

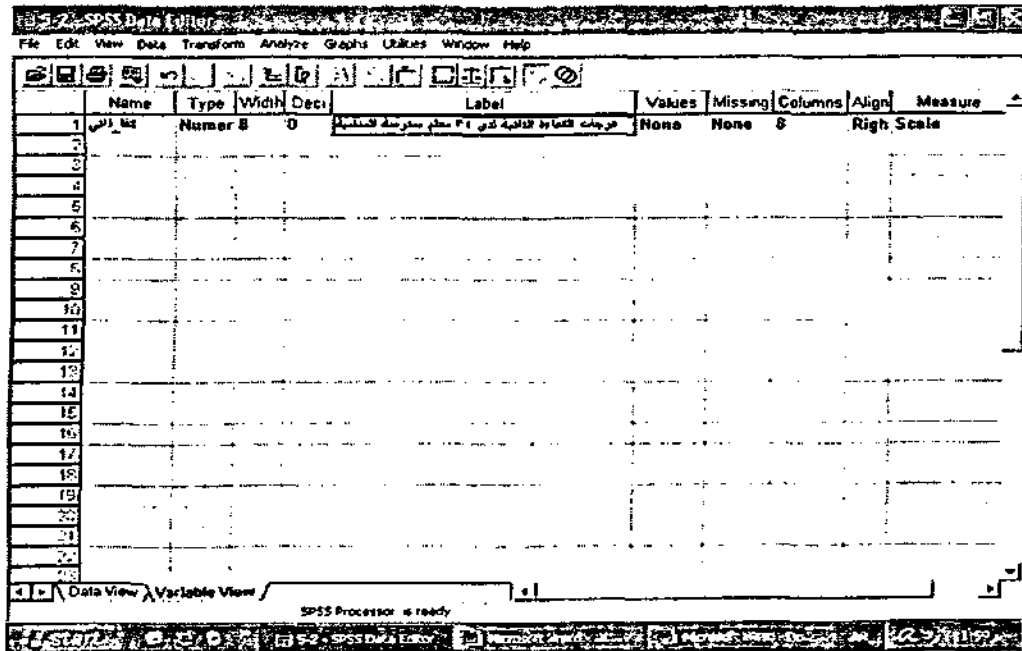
$$M = 81 + (5 \times \frac{48-81}{34}) = 73.94 \text{ وهى تمثل قيمة المتوسط الحسابى}$$

استخدام SPSS :

الخطوة الأولى : تحديد خصائص المتغير المطلوب التعرف على متوسط بياناته ، وذلك

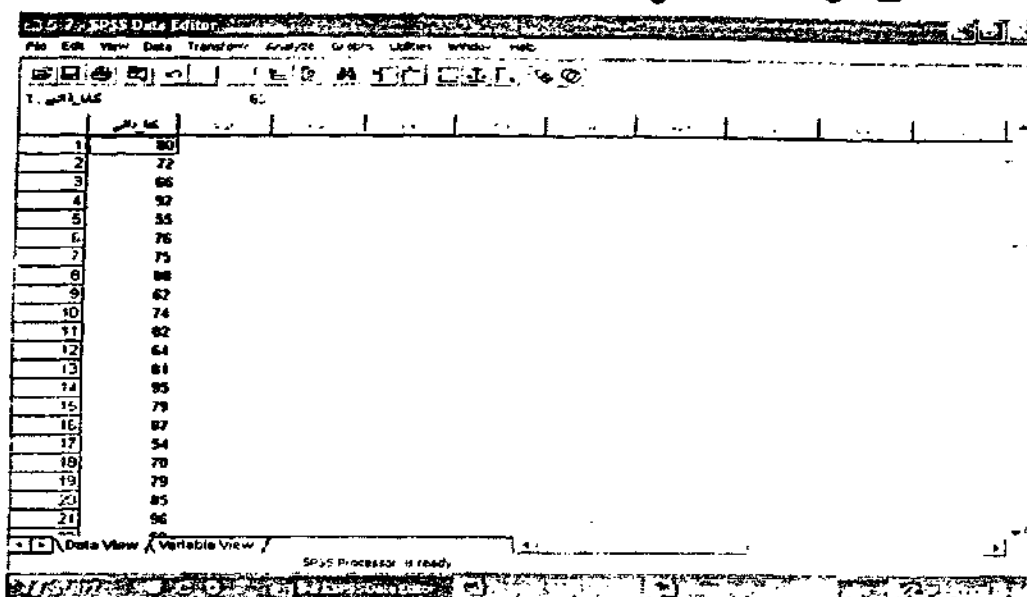
بفتح شاشة *variable view* وتحديد هذه الخصائص الموضحة أيضاً بالشاشة :

الاسم	النوع	حجم المتغير	الموضع المشرية	بطاقة المتغير	الأكواد	القيم المقوية	عرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
كفا_ ذاتى	رقمى	8	لا يوجد	درجات الكفاءة الذاتية لدى 34 معلم ابتدائى بمدرسة المنشية	لا يوجد	لا يوجد	8	يمين	متدرج



الخطوة الثانية : الانتقال إلى شاشة *data view* . ثم كتابة البيانات الإحصائية في العمود

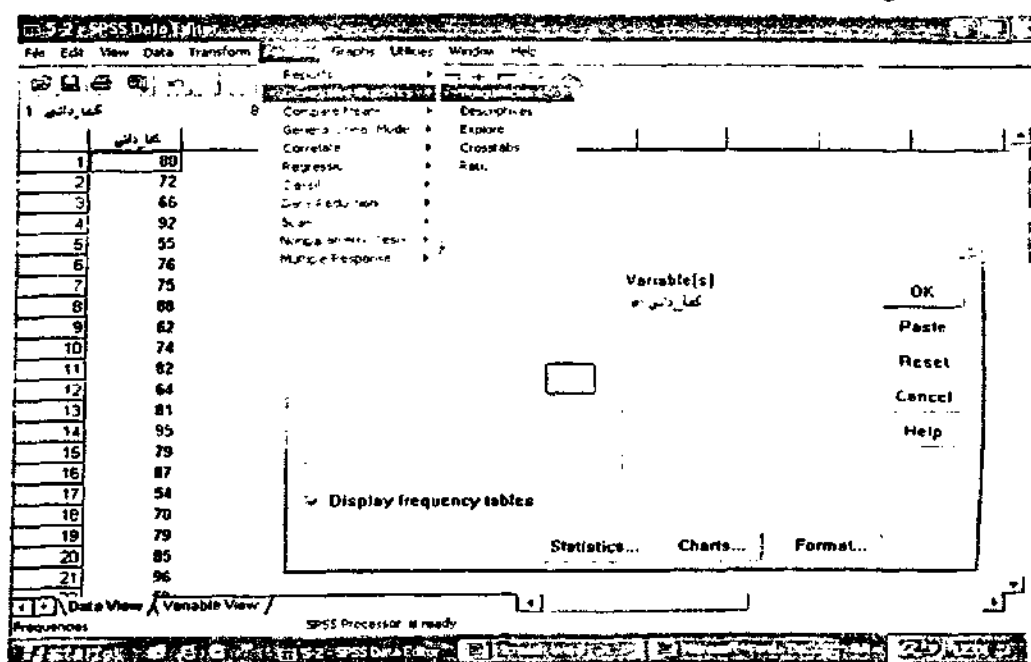
الخاص "كفا_ذاتي" كما هو موضح بالشكل :



الخطوة الثالثة : من سطر الأوامر *analyze* نختار الأمر *descriptive statistics* ثم الأمر

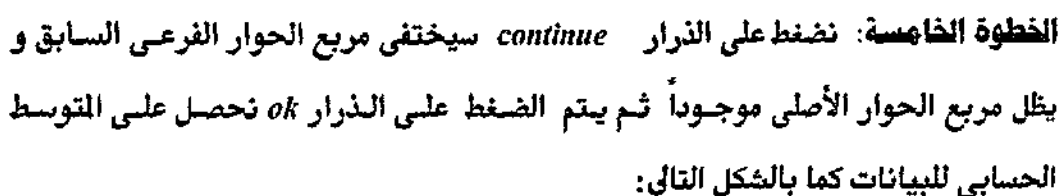
الفرعي *frequencies* سيظهر مربع حوار ندرج متغير البيانات "كفا_ذاتي" إلى المربع

المجاور المسمى *variable(s)* كما بالشكل :



الخطوة الرابعة : بعد الضغط على الزر *statistics* سيظهر مربع حوار، نتأكد من اختيار

الإحصاءة *mean* بمعنى المتوسط وذلك بالضغط بالماوس أمامها كما بالشكل :



مقارنة الطريقة اليدوية بطريقة SPSS : يلاحظ من الشكل السابق أن قيمة المتوسط الحسابي تساوي ٧٣,٥٦ و هي قيمة قريبة جداً من القيمتين التحصل عليهما يدوياً (٧٣,٩٤) .

تفسير قيمة المتوسط الحسابي الناتج : تشير النتيجة إلى أن متوسط درجات الكفاءة الذاتية لدى معلمى المدرسة الابتدائية بمدرسة المنشية هو (٧٤) تقريباً و هو مستوى من الكفاءة الذاتية إلى حد ما جيد و لكن ينبغي تنميته لأن المعلم له مهام خاصة فى إكساب تلاميذه السلوكيات المرغوب فيها سواء معرفية أو وجدانية أو مهارية و لذلك فإنه كلما ارتفع شعوره بالكفاءة الذاتية كلما كان مردود ذلك إيجابياً على تلاميذه .

المتوسط العام (المتوسط الوزنى) grand mean :

يحسب المتوسط لمجموعة من القيم بالجمع الجبرى لهذه القيم و قسمته على عدد القيم كما سلف ذكره ، و لكن إذا كان لدينا عدد من مجموعات القيم و مطلوب حساب متوسط القيم فى المجموعات كلها فمثلاً إذا كان لدينا درجات تلاميذ خمسة فصول فإن درجات كل فصل تمثل مجموعة و كان مطلوب حساب المتوسط لدرجات كافة التلاميذ فى الفصول فإن المتوسط فى هذه الحالة يطلق عليه المتوسط العام أو المتوسط الوزنى لأننا نحسب متوسط المتوسطات فكل مجموعة لها متوسط و المتوسط العام أو الوزنى هو متوسط المتوسطات مجتمعة ، و لكن ما هو قانون المتوسط العام؟

لو كان لدينا عدد من المجموعات قدره ط مثلاً ، و كانت س_١ ترمز لدرجات المجموعة الأولى التى عددها ن_١ ، و س_٢ ترمز لدرجات المجموعة الثانية التى عددها ن_٢ ، و س_٣ ترمز لدرجات المجموعة الثالثة التى عددها ن_٣ ، و س_٤ ترمز لدرجات المجموعة الطائفة التى عددها ن_٤ فإن :

$$\text{المتوسط الوزنى (م)} = \frac{ن_١ س_١ + ن_٢ س_٢ + + ن_ط س_ط}{ن_١ + ن_٢ + + ن_ط} \quad (٥-٥)$$

الحالة الخاصة: هناك حالة خاصة لحساب المتوسط الوزنى و هي تساوى عدد البيانات فى

كل مجموعة و فى هذه الحالة يكون: $ن_١ = ن_٢ = = ن_ط = ن$

و بالتالى بالتعويض فى صيغة المتوسط العام السابقة يكون :

$$= \frac{1m + 2m + 3m + \dots + 6m}{6} = \frac{21m}{6}$$

و فى حالة ثلاث مجموعات متساوية فى عدد بياناتها يكون :

$$= \frac{1m + 2m + 3m}{3} = \frac{6m}{3} = 2m$$

تدريب

أثبت المعادلة الأخيرة

مثال (١١-٢) : قام باحث بتطبيق اختبار تحصيلى ذى الدرجة الكلية ٢٠ على ثلاثة فصول للتلاميذ الموهوبين فكانت درجات تلاميذ كل فصل مبيغة فى الجدول التالى :

١٠-١٤-١٢-١٥-١٦-١٣-١٢-١٥-١٠-١١-١٢-١٥	الفصل الأول
١٥-١٣-١٥-١٤-١٢-١٠-١٠-١٦-١٢-١٢	الفصل الثانى
١٤-١٥-١٢-١٠-١٩-١٣-١٠-١٠-١٠-١٢-١٠-١٧-١٨-١٦-١٢	الفصل الثالث

و المطلوب التعرف على المتوسط العام لدرجات الثلاث فصول؟

الطريقة اليدوية :

الخطوة الأولى: بما أن أعداد الفصول الثلاثة غير متساوية ، إذاً نطبق المعادلة (٥-٥)

لحساب المتوسط العام : حيث أن :

ن_١ (عدد تلاميذ الفصل الأول) = ١٢ ، م_١ (متوسط درجات تلاميذ الفصل الأول) = ١٢,٩٢.

ن_٢ (عدد تلاميذ الفصل الثانى) = ١٠ ، م_٢ (متوسط درجات تلاميذ الفصل الثانى) = ١٢,٩.

ن_٣ (عدد تلاميذ الفصل الثالث) = ١٦ ، م_٣ (متوسط درجات تلاميذ الفصل الثالث) = ١٣.

تدريب

توصل الى قيم المتوسطات الثلاثة السابقة بنفسك

الخطوة الثانية : تطبيق قانون المتوسط العام كالتالى:

$$12,95 = \frac{492,04}{38} = \frac{208+129+155,04}{38} = \frac{13 \times 16 + 12,9 \times 10 + 12,92 \times 12}{16+10+12}$$

و بالتالى يكون المتوسط العام للتوزيع يساوى ١٢,٩٥

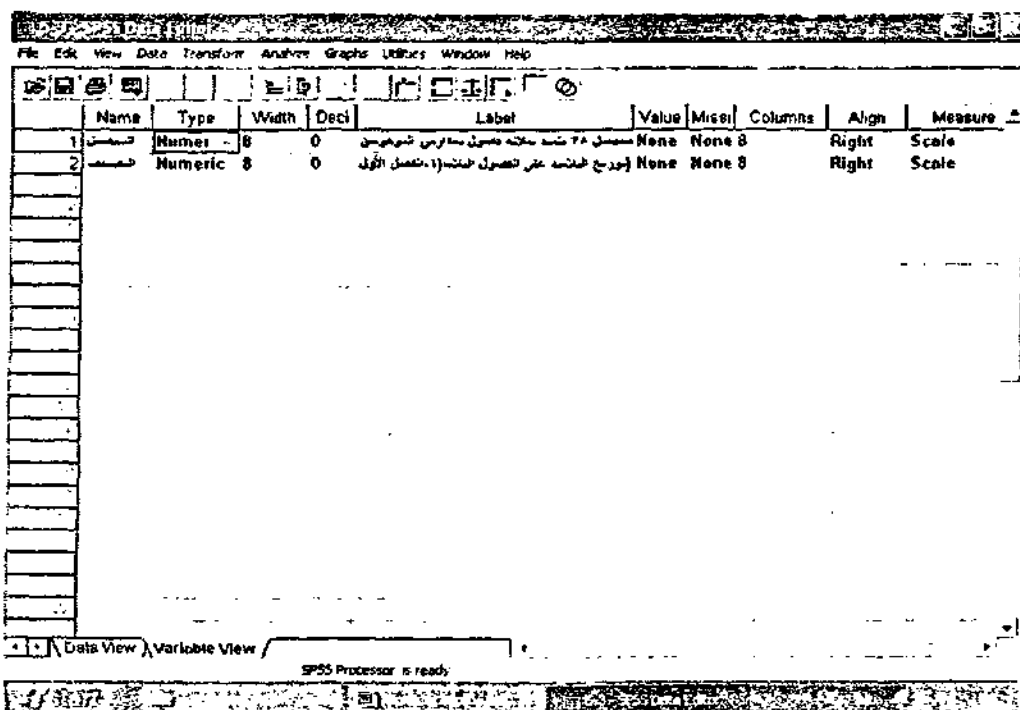
استخدام SPSS :

الخطوة الأولى : تحديد خصائص المتغير المطلوب التعرف على المتوسط الوزنى لبياناته و

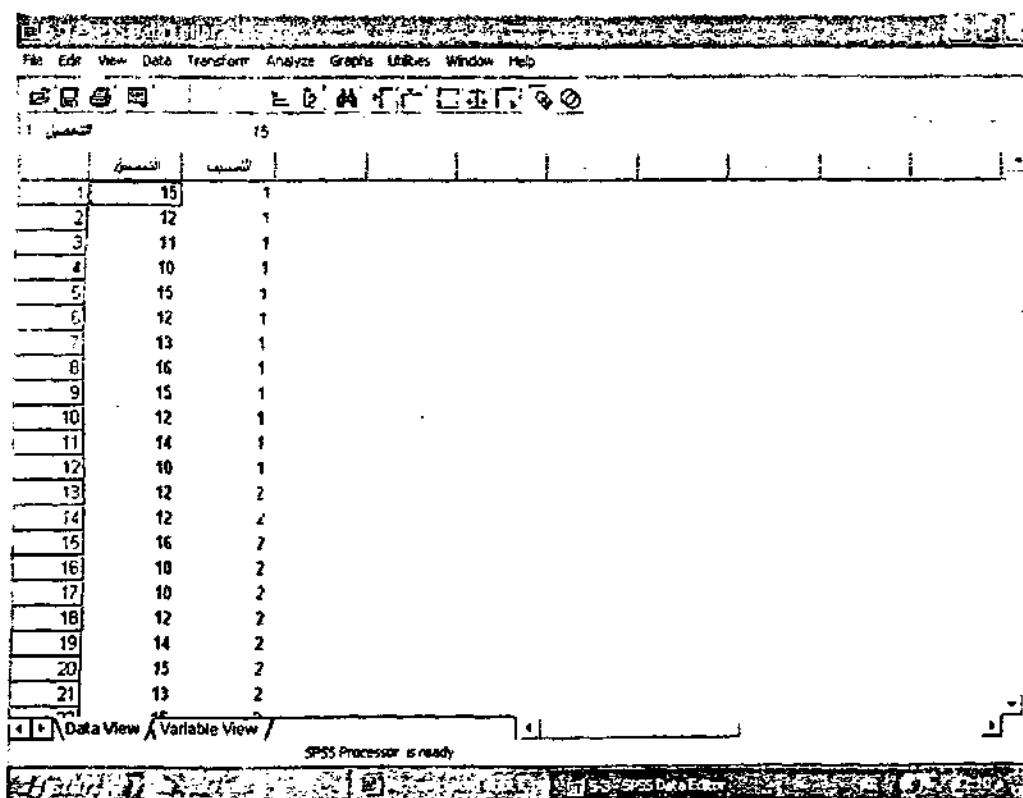
متغير التصنيف المرتبط به ، و ذلك بفتح شاشة *variable view* و تحديد هذه الخصائص و

الموضحة أيضاً بالشاشة :

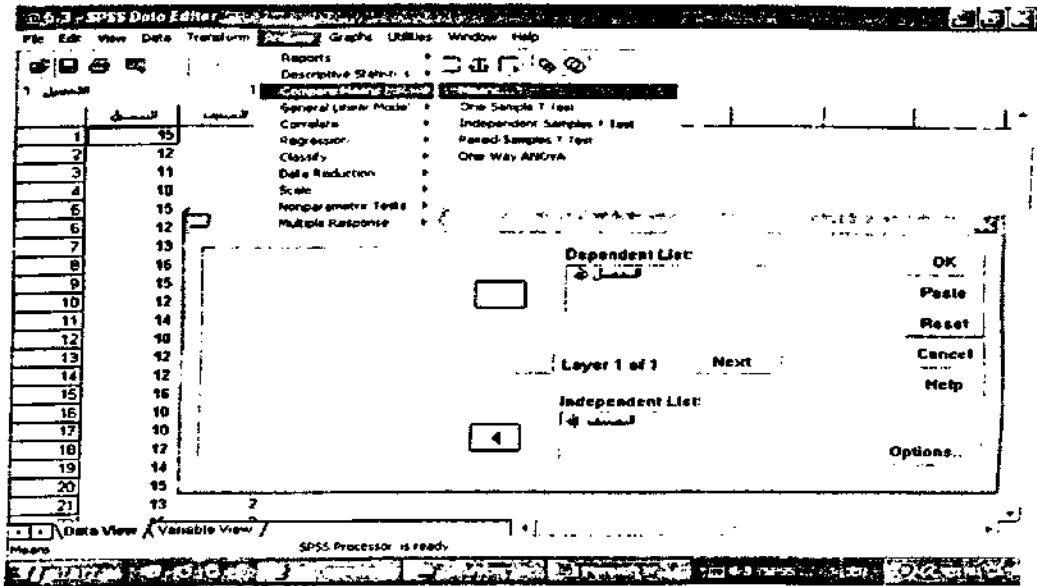
الاسم	النوع	حجم المتغير	المواضع العشرية	بطاقة المتغير	الأكواد	القيم المفقودة	عرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
التحصيل	رقمى	٨	٠	تحميل ٣٨ تلميذ بثلاثة فصول بمدارس الوهابين	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	متدرج
التصنيف	رقمى	٨	٠	توزيع التلاميذ على الفصول الثلاث (١) الفصل الأول (٢) الفصل الثانى (٣) الفصل الثالث	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	متدرج



الخطوة الثانية : الانتقال الى شاشة *data view* و تدوين بيانات المتغيرين (التحصيل)
(التصنيف) كما بالشكل :



الخطوة الثالثة : من سطر الأوامر *analyze* نختار الأمر الفرعي *compare means* والذي ينسدل منه أمر فرعي آخر *means...* ، بالضغط على هذا الأمر الفرعي سيظهر مربع حوار ندخل متغير (التحصيل) في المستطيل المسمى *dependent list* ، و متغير (التصنيف) في المستطيل المسمى *independent list* كما بالشكل :



الخطوة الرابعة : بعد الضغط على الزر *ok* نحصل على النتيجة الموضحة في شاشة النتائج التالية :

Case Processing Summary

	Included		Excluded		Total	
	N	Percent	N	Percent	N	Percent
تصنيف ٢٨ طبقاً لمدارس التعليم مدارس التعليم * التحصيل على مستوى اللائحة (المتوسط الأول) : (٢٩) التحصيل (المتوسط الثاني) : (٣٠) التحصيل الثالث	38	100.0%	0	0%	38	100.0%

Report

	Mean	N	Std. Deviation
1	12.92	12	2.065
2	12.90	10	2.079
3	13.00	16	3.141
Total	12.95	38	2.514

مقارنة الطريقة اليدوية بطريقة SPSS : يلاحظ من الشكل السابق أن قيمة المتوسط العام تساوى ١٢,٩٥ و هى نفس القيمة المتحصل عليها يدوياً .

تدريب

فسر القيمة المتحصل عليها تربوياً

ملاحظة

يمكن حل المثال السابق باستخدام SPSS، بطريقة أخرى و هى أن تضم درجات المجموعات الثلاث فى مجموعة واحدة و نتعامل مع متغير التحصيل كأية بيانات عادية و نقوم بباقي الخطوات التى أوضحناها فى طريقة حساب المتوسط بالطريقة الالكترونية لنصل إلى قيمة المتوسط العام ، و بذلك فلا نحتاج فى هذه الحالة إلى متغير التصنيف و لكن يعاب على هذه الطريقة عدم إيضاحها متوسطات كل مجموعة و عدد بياناتها كما فى الطريقة السابقة

مثال (٥-٤): قام باحث بتطبيق اختبار فى الدافعية للإنجاز ذى الدرجة الكلية ٢٥ على ثلاث مجموعات تجريبية متساوية العدد بحيث كان عدد أفراد كل مجموعة ثمانية أفراد و كانت درجاتهم مبينة كالتالى:

٢٢	٢٠	٢١	٢٣	٢٠	١٥	١٩	١٧	المجموعة الأولى
٢٠	١٤	٢٠	١٩	١٧	١٨	١٨	٢٣	المجموعة الثانية
٢٣	١٩	٢١	١٩	١٥	١٨	٢٢	١٩	المجموعة الثالثة

و المطلوب حساب المتوسط العام للمجموعات الثلاث؟
الطريقة اليدوية :

الخطوة الأولى: بما أن أعداد المجموعات الثلاثة متساوية ، إذاً نطبق المعادلة (٥-٧) لحساب المتوسط العام : حيث أن :

$$\bar{M} = (\text{متوسط درجات المجموعة الأولى}) = ١٩,٦٢٥$$

$$\bar{M} = (\text{متوسط درجات المجموعة الثانية}) = ١٨,٦٢٥$$

٣ (متوسط درجات المجموعة الثالثة) = ١٩,٥

تدريب

توصل إلى قيم المتوسطات الثلاثة السابقة بنفسك

الخطوة الثانية : تطبيق قانون المتوسط العام كالتالي:

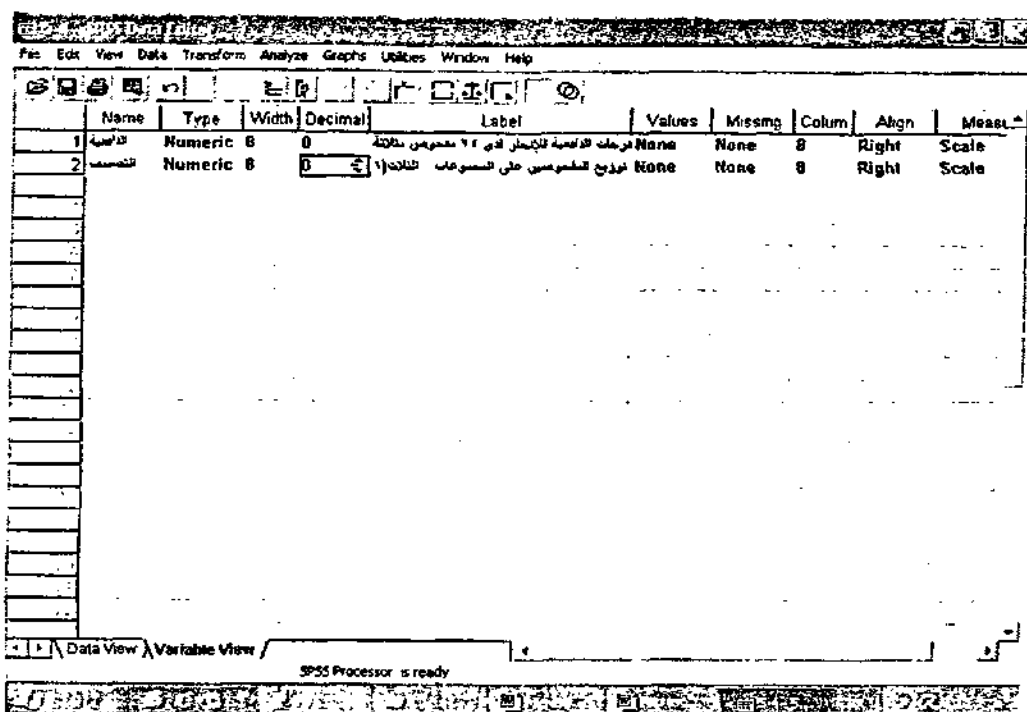
$$١٩,٢٥ = \frac{٥٧,٧٥}{٣} = \frac{١٩,٥ + ١٨,٦٢٥ + ١٩,٦٢٥}{٣} = ٤$$

و بالتالي يكون المتوسط العام للتوزيع يساوي ١٩,٢٥

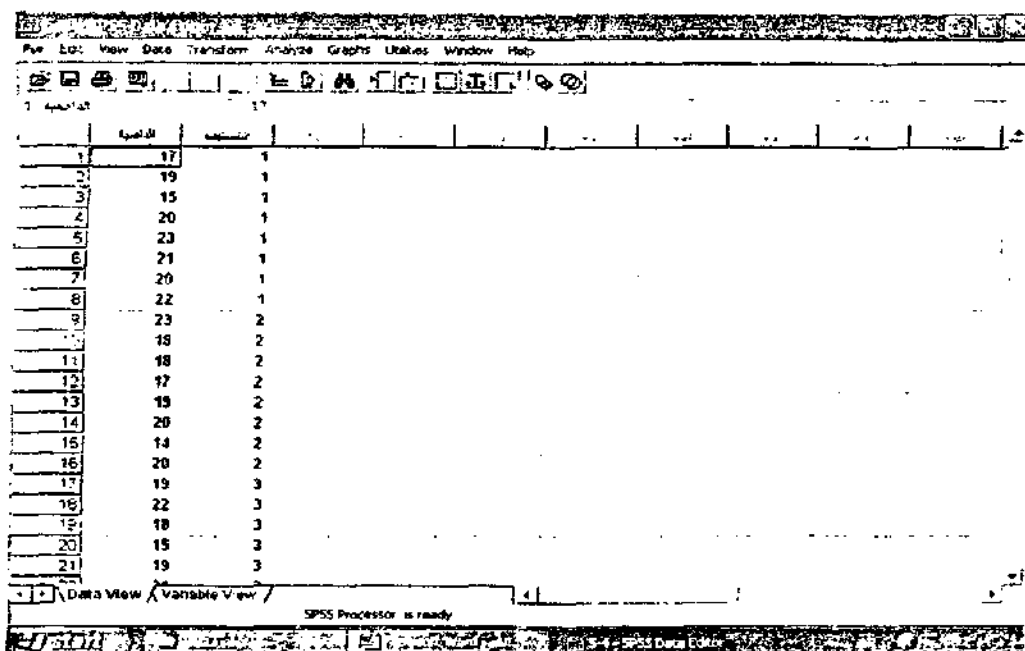
استخدام SPSS :

الخطوة الأولى : تحديد خصائص المتغير المطلوب التعرف على المتوسط الوزني لبياناته و متغير التصنيف المرتبط به ، وذلك بفتح شاشة *variable view* و تحديد هذه الخصائص الموضحة أيضاً بالشاشة :

الاسم	النوع	حجم التغير	المواضع العشرية	بطاقة التغير	الأكواد	القيم المقبولة	عرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
الدافعية	رقمي	٨	٠	درجات الدافعية للإنجاز لدى ٢٤ مفحوص بثلاثة مجموعات تجريبية	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	متدرج
التصنيف	رقمي	٨	٠	توزيع المفحوصين على المجموعات الثلاث (١) مجموعة التحصيل المرتفع ، (٢) مجموعة التحصيل المتوسط ، (٣) مجموعة التحصيل المنخفض	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	متدرج

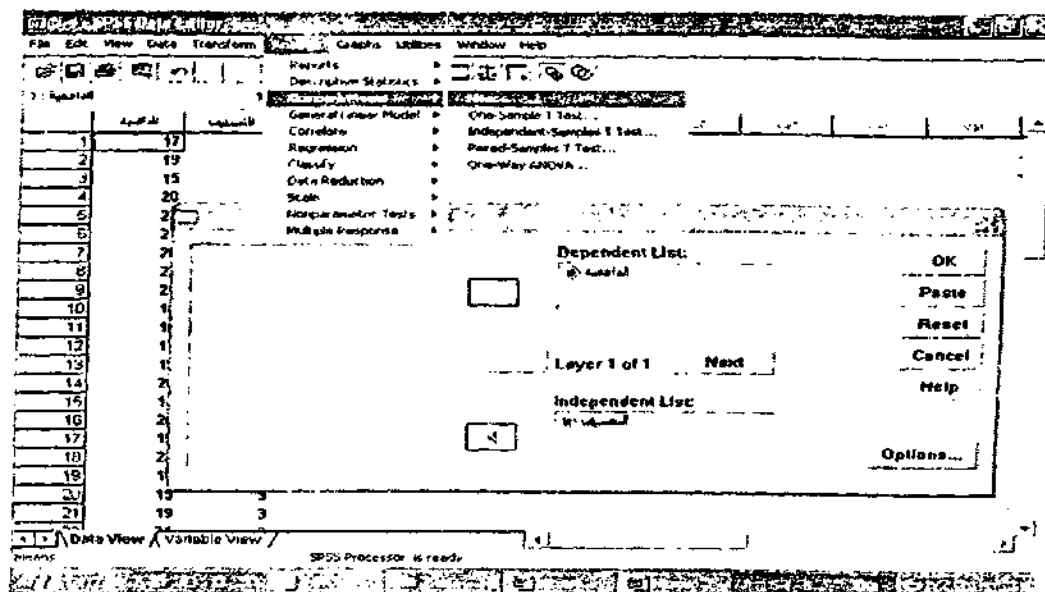


الخطوة الثانية : الانتقال الى شاشة *data view* و تدوين بيانات المتغيرين (الدافعية)،
(التصنيف) كما بالشكل :



الخطوة الثالثة : من سطر الأوامر *analyze* نختار الأمر الفرعي *compare means* و الذى
ينسدل منه أمر فرعى اخر *means...* بالضغط عليه سيظهر مربع حوار ندخل متغير

(الدافعية) في المستطيل المسمى *dependent list* ، ومتغير (التصنيف) في المستطيل المسمى *independent list* كما بالشكل :



الخطوة الرابعة : بعد الضغط على الزر *ok* نحصل على النتيجة الموضحة في

شاشة النتائج التالية :

File Edit View Insert Format Analyze Graphs Utilities Window Help

Case Processing Summary

	Cases					
	Included		Excluded		Total	
	N	Percent	N	Percent	N	Percent
درجات الدافعية للطلاب في ٢٢ مدرس بثلاثة مجموعات تدريجية توزيع المعوسين على * المعوسين الكلاسيكي (المجموعة التصنيف الفرعي ١) ، مجموعة التصنيف الفرعي ٢ ، مجموعة التصنيف الفرعي ٣	24	100.0%	0	.0%	24	100.0%

Report

درجات الدافعية للطلاب في ٢٢ مدرس بثلاثة مجموعات تدريجية

توزيع المعوسين على	Mean	N	Std Deviation
1	19.63	8	2.615
2	18.63	8	2.615
3	19.50	8	2.507
Total	19.25	24	2.507

SPSS Processor is ready

مقارنة الطريقة اليدوية بطريقة SPSS : يلاحظ من الشكل السابق أن قيمة المتوسط العام تساوى ١٩,٢٥ و هى نفس القيمة المتحصل عليها يدوياً .

تدريب

هل يمكن للباحث أن يستفيد من هذه النتيجة فى بحثه

٢- الوسيط:

يعد الوسيط أحد المقاييس التى تستخدم للتعرف على النزعة المركزية أو المستوى العام للبيانات الداخلة فى التوزيع .

و يعرف الوسيط بأنه القيمة التى تقسم البيانات إلى نصفين متساويين بعد ترتيب هذه البيانات سواء تصاعدياً أو تنازلياً، و يلاحظ من هذا التعريف أن الوسيط لا يصلح إلا للبيانات الكمية فقط ، و طريقة حساب الوسيط يدوياً تختلف على حسب حجم البيانات أما الكترونياً فهى واحدة بغض النظر عن حجم البيانات و فيما يلى الطرق المختلفة لحساب الوسيط:

أ- الوسيط فى حالة البيانات الصغيرة جداً .

كيفية حساب الوسيط يختلف على حسب حجم البيانات فلو كان عددها صغير جداً أى أن عددها أقل من أو يساوى ٥ نرتب الأرقام تصاعدياً أو تنازلياً و تكون القيمة الوسطى هى قيمة الوسيط هذا إذا كان عدد البيانات فردى أما إذا كان عددها زوجياً يصبح هناك قيمتان فى المنتصف و تكون قيمة الوسيط هو المتوسط الحسابى لهما.

فمثلاً إذا كان لدينا درجات خمسة تلاميذ فى اختبار للقراءة نرى الدرجة الكلية ٤٠

كالتالى ٣٤ ، ٣٧ ، ٢٠ ، ٢٩ ، و المطلوب التعرف على الوسيط ؟ فى هذه الحالة

سنرتب الأرقام السابقة تصاعدياً كالتالى : ٢٠ - ٢٩ - ٣٢ - ٣٤ - ٣٧

و بما أن عدد البيانات ٥ أى أن عددها فردى إذاً تكون قيمة الوسيط هى القيمة التى فى المنتصف تماماً ، أى أن الوسيط (و) = ٣٢ ، أما إذا كان عدد البيانات زوجياً مثل الأرقام

١١ ، ٢٨ ، ١٦ ، ٢٣ ، فإننا بعد ترتيب الأرقام تصاعدياً : ١١ - ١٦ - ٢٣ - ٢٨

نحصل على قيمتين فى المنتصف هما ١٦ ، ٢٣ و يكون الوسيط هو المتوسط الحسابى لهذين

$$\text{القيمتين أى أن: } 19,5 = \frac{23+16}{2}$$

و واضح طبعاً أن الصغر الشديد لعدد البيانات لا يجعل هناك أدنى حاجة إلى برامج إحصائية عند حساب الوسيط .

ب- حساب الوسيط في حالة البيانات ذات الحجم الصغير والكبير ($n > 5$) .
سبق أن قلنا أن البيانات التي عددها أكبر من 5 يمكن تقسيمها إلى صنفين من البيانات على حسب عدد القيم المختلفة فإذا أن تكون البيانات ذات قيم مختلفة قليلة العدد (أقل من أو تساوي 20) ، وإما أن تكون ذات قيم مختلفة كثيرة العدد (أكبر من 20) ، ويمكن معرفة كيفية حساب الوسيط يدوياً وباستخدام SPSS في حالة كل نوع من البيانات كالتالي:

ب-1: البيانات ذات القيم المختلفة قليلة العدد :

مثال (9-8): البيانات التالية تمثل درجات 35 تلميذاً في اختبار مادة الحساب ذي الدرجة الكلية 20 .

17-11-19-15-12-17-12-13-18-17-16-15-14-12-12-15-18-
16-15-14-12-17-13-15-14-12-18-11-17-15-12-18

و المطلوب التعرف على الوسيط ؟

الطريقة اليدوية :

البيانات السابقة تحتوى على قيم مختلفة عددها (9) و بالتالي فهي قيم مختلفة قليلة

العدد ، و لذلك نتبع الخطوات التالية في حساب الوسيط يدوياً :

الخطوة الأولى : جدولة البيانات السابقة في جدول تكرارى بسيط كالتالي :

الدرجات	ك
11	2
12	8
13	2
14	4
15	6
16	3
17	5
18	4
19	1
المجموع	35

الخطوة الثانية : إضافة عمود ثالث للعمودين السابقين يمثل ما يسمى بالتكرار المتجمع

الصاعد(ك م ص) و هو عبارة عن تجمع للتكرارات عند كل حالة من الدرجات كالتالى:

الدرجات	ك	ك م ص
١١	٢	٢
١٢	٨	١٠
١٣	٢	١٢
١٤	٤	١٦
١٥	٦	٢٢
١٦	٣	٢٥
١٧	٥	٣٠
١٨	٤	٣٤
١٩	١	٣٥
المجموع	٣٥	

حيث ك م ص ترمز للتكرار المتجمع الصاعد وفى هذا العمود نلاحظ أن التكرارات تتجمع عن كل حالة للدرجات و هى تعنى تربوياً عدد الأفراد الذين حصلوا على الدرجة المعينة أو أقل منها فمثلاً الدرجة ١٦ تقابل تكرار متجمع صاعد ٢٥ و هى تعنى أن عدد التلاميذ الذين حصلوا على درجة تساوى ١٦ أو أقل منها ٢٥ تلميذاً وهكذا .

الخطوة الثالثة : تطبيق القانون :

$$\text{و= الحد الأدنى الحقيقى للدرجة الوسيطة} + \frac{\text{ترتيب الوسيط-ك م ص ق و}}{\text{تكرار الدرجة الوسيطة}} \dots (٨-٥)$$

حيث (ك م ص ق و) ترمز إلى التكرار المتجمع الصاعد (ك م ص) للدرجة قبل الوسيطة (ق و) ، أما الحد الأدنى الحقيقى لأى درجة فهو عبارة عن حاصل طرح الدرجة من ٠,٥ ، أما حدها الأعلى فيتم إضافة ٠,٥ للدرجة فمثلاً الدرجة ١٦ نجد أن حدها الأدنى الحقيقى يساوى ١٥,٥ أما حدها الأعلى فيساوى ١٦,٥

ولكن ما هى الدرجة الوسيطة ؟

هى الدرجة التى يدخل الوسيط ضمن نطاق حديها الأدنى والأعلى الحقيقيين ، بمعنى أنه لو كانت الدرجة الوسيطة هى الدرجة ١٦ نجد أن الوسيط محصور بين ١٥,٥ و ١٦,٥

و لكن كيف يمكن تحديد الدرجة الوسيطة ؟

لتحديد الدرجة الوسيطة نتعرف أولاً على ترتيب الوسيط كالتالى:

$$\text{ترتيب الوسيط} = \frac{N}{2} = \frac{35}{2} = 17,5 \text{ ، و حيث أن الترتيب لا بد وأن يكون}$$

رقم صحيح ، لذا نقرب هذا الرقم ليصبح (١٨) ، ثم نبحث فى أرقام التكرار المتجمع الصاعد عن رقمين متتاليين يقع ترتيب الوسيط بينهما فنجد الرقمين ١٦ و ٢٢ ، و تكون الدرجة الوسيطة هى الدرجة ذات التكرار المتجمع الصاعد الأكبر أى الدرجة المقابلة للتكرار المتجمع الصاعد ٢٢ وهى الدرجة ١٥ .

ثم نطبق القانون كالتالى:

$$14,83 = 14,5 + \frac{16-18}{2} + 14,5 = \frac{2}{2} + 14,5 = 14,83 = 0,333 + 14,5$$

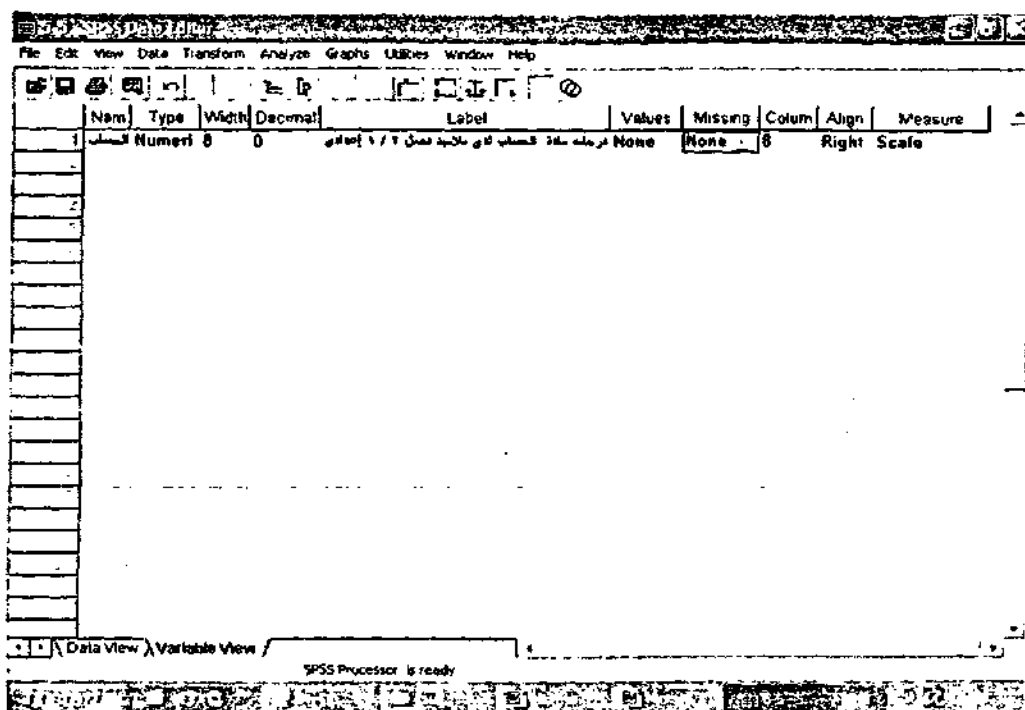
و من ثم تكون قيمة الوسيط = ١٤,٨٣

استخدام SPSS

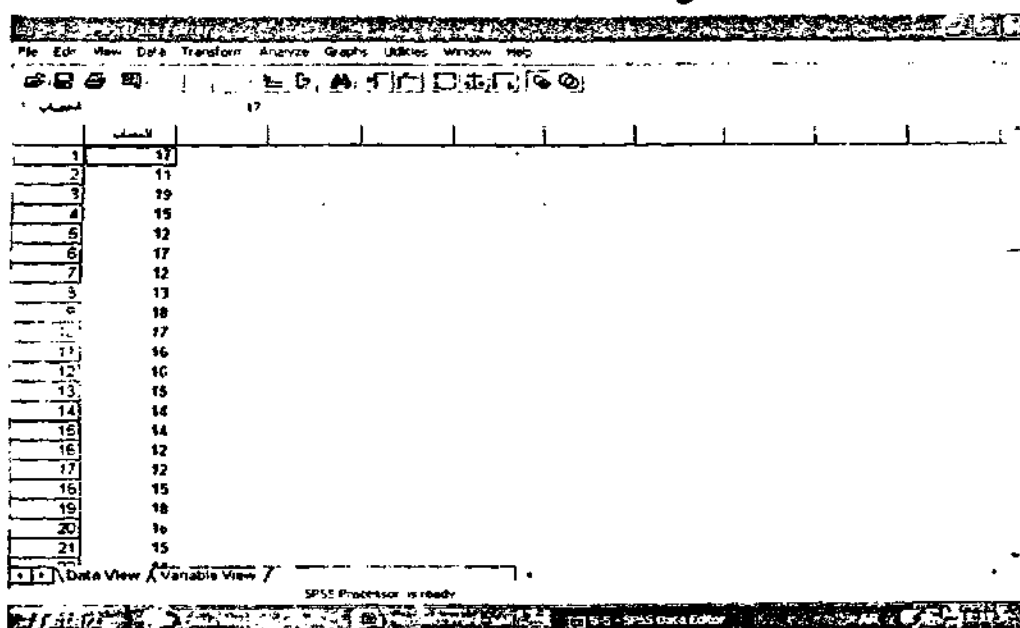
الخطوة الأولى : تحديد خصائص المتغير المطلوب التعرف على وسيط بياناته ، و ذلك

بفتح شاشة *variable view* و تحديد هذه الخصائص الموضحة أيضاً بالشاشة :

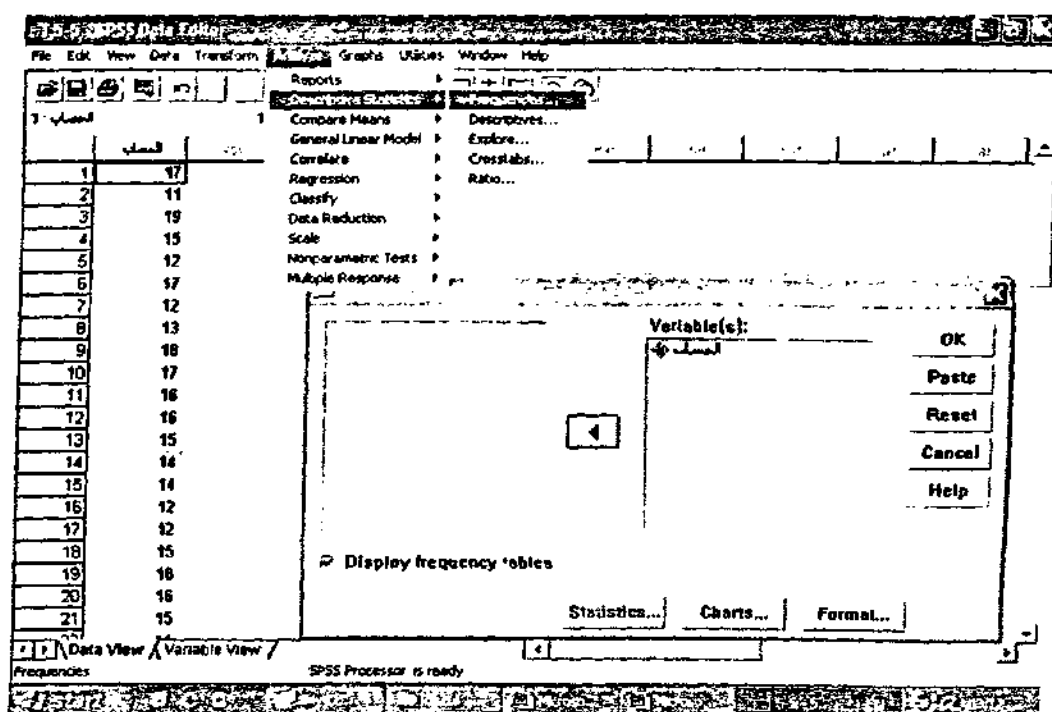
الاسم	النوع	حجم المتغير	الواضع العشرية	بطاقة المتغير	الأكواد	القيم التفردية	عرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
الحساب	رقمى	٨	لا يوجد	درجات مادة الحساب لدى تلاميذ فصل ١/٢ إمدادى بمدرسة الصفوة	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	متدرج



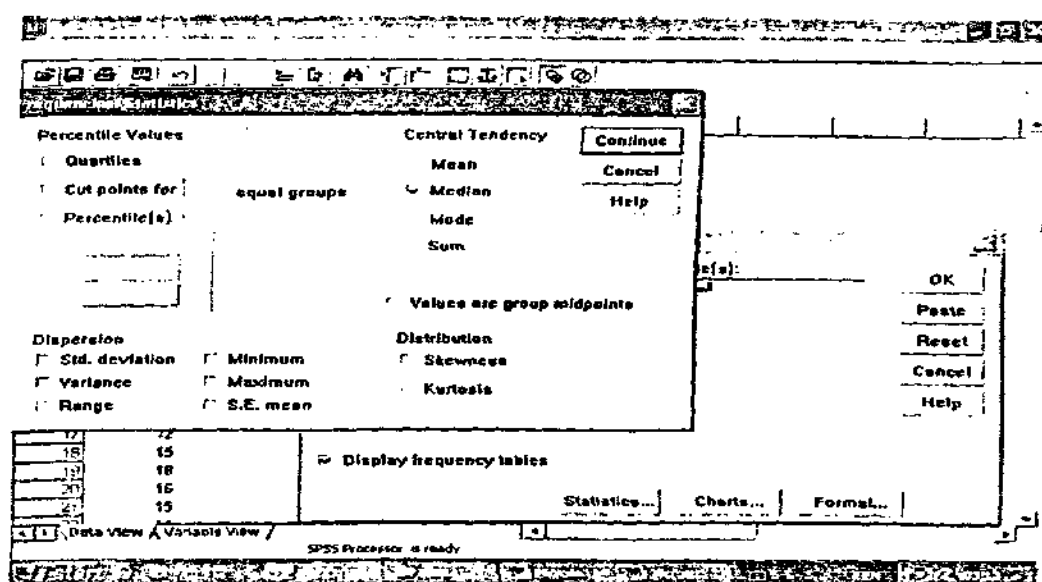
الخطوة الثانية الانتقال إلى شاشة *data view* ، ثم كتابة البيانات الإحصائية في العمود الخاص "الحساب" كما هو موضح بالشكل:



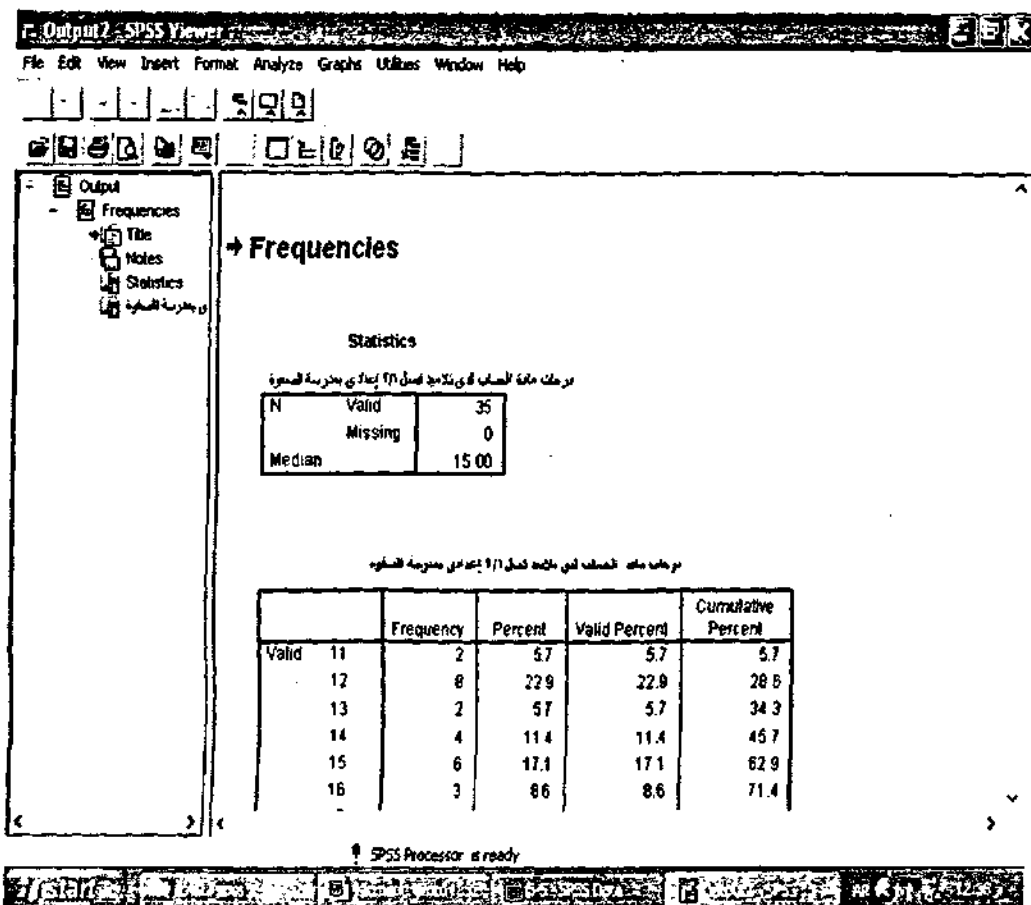
الخطوة الثالثة من سطر الأوامر *analyze* نختار الأمر *descriptive statistics* ثم الأمر القرعي *frequencies* سيظهر مربع حوار ندرج متغير البيانات "الحساب" إلى المربع المجاور و المسمى *variable(s)* كما بالشكل :



الخطوة الرابعة: بعد الضغط على الذرار *statistics* سيظهر مربع حوار، نتأكد من اختيار الإحصاءة *median* بمعنى الوسيط، و ذلك بالضغط بالماوس أمامها كما بالشكل:



الخطوة الخامسة: نضغط على الذرار *continue* سيختفى مربع الحوار الفرعى و يظل مربع الحوار الأساسى موجوداً ثم يتم الضغط على الذرار *ok* لنحصل على الوسيط للبيانات كما بالشكل التالي:



مقارنة الطريقة اليدوية بطريقة SPSS : يلاحظ من الشكل السابق أن قيمة الوسيط تساوي ١٥ وهي قيمة قريبة جداً من القيمة المتحصل عليها يدوياً (١٤,٨٣) .

التفسير التربوي للقيمة المتحصل عليها : تشير النتيجة إلى أن وسيط الدرجات يساوي (١٥) بما يعني أن المستوى العام لتلاميذ الفصل في مادة الحساب = ١٥ وهو مستوى إلى حد ما جيد ، ولكن ينبغي تنميته وتحسينه في الشهور التالية .

ب-٢: البيانات ذات القيم المختلفة كثيرة العدد :

مثال (٧-٦): أجرى باحث اختباراً يقيس القدرة الابتكارية لدى الدرجة الكلية ١٠٠ على عينة من طلاب المرحلة الثانوية بلغ قوامها ٣٤ طالباً وكانت الدرجات موزعة كالتالي والطلوب التعرف على الوسيط ؟

٨٠-٧٢-٦٦-٩٢-٥٥-٧٦-٧٥-٨٨-٦٢-٧٤-٨٢-٦٤-٨١-٩٥-٧٩-٨٧-٥٤-٧٠-٧٩-٨٥

٩٦-٥٨-٥٨-٦٤-٧٢-٨٠-٥٥-٧٦-٨٠-٧٩-٧٠-٦٥

الطريقة اليدوية :

بتفحص عدد القيم المختلفة في البيانات السابقة نجد أن عددها (٢٣) أى أكبر من ٢٠ قيمة ، و بالتالى فلكى نتعامل معها إحصائياً لحساب الوسيط يتم تنظيمها في جدول تكرارى مبوب للفئات طبقاً للخطوات التالية :

الخطوة الأولى : جدولة البيانات السابقة في جدول تكرارى مبوب كالتالى:

الفئات	التكرار
٥٨-٥٤	٥
٦٣-٥٩	٢
٦٨-٦٤	٤
٧٣-٦٩	٥
٧٨-٧٤	٤
٨٣-٧٩	٨
٨٨-٨٤	٣
٩٣-٨٩	١
٩٨-٩٤	٢
المجموع	٣٤

الخطوة الثانية : إضافة عمود ثالث للعمودين السابقين يمثل ما يسمى بالتكرار المتجمع

الصاعد و هو عبارة عن تجمع للتكرارات عند كل فئة كالتالى:

الفئات	ك	ك م ص
٥٨-٥٤	٥	٥
٦٣-٥٩	٢	٧
٦٨-٦٤	٤	١١
٧٣-٦٩	٥	١٦
٧٨-٧٤	٤	٢٠
٨٣-٧٩	٨	٢٨
٨٨-٨٤	٣	٣١
٩٣-٨٩	١	٣٢
٩٨-٩٤	٢	٣٤
المجموع	٣٤	

و التكرار المتجمع الصاعد لأى فئة يعنى عدد الأفراد الذين حصلوا على درجات أقل من أو تساوى الحد الأعلى لهذه الفئة ، فمثلاً معنى أن التكرار المتجمع الصاعد للفئة ٤٠-٤٢ هو ٣٣ أن عدد الطلاب الذين حصلوا على درجة أقل من أو يساوى ٤٢ هم ٣٣ طالباً .

الخطوة الثالثة : تطبيق القانون :

$$\text{و= الحد الأدنى الحقيقي للفئة الوسيطة} + [\text{ف} \times \frac{\text{ترتيب الوسيط-ك م ص ق و}}{\text{تكرار الفئة الوسيطة}}] \dots (٥-٩)$$

حيث ف هي سعة الفئة = ٥ ، و لكن ما هي الفئة الوسيطة ؟
إذا كانت الدرجة الوسيطة هي الدرجة التى يدخل الوسيط ضمن نطاق حديها الأدنى و الأعلى الحقيقيين، فإن الفئة الوسيطة هي الفئة التى يدخل الوسيط ضمن نطاق حديها الأدنى و الأعلى الحقيقيين فمثلاً إذا كانت الفئة الوسيطة هي الفئة ٦-٩ فإننا نخلص من ذلك أن قيمة الوسيط محصورة بين ٥,٥ كحد أدنى حقيقى ، و ٩,٥ كحد أعلى حقيقى للفئة الوسيطة . و لكن كيف يمكن تحديد الفئة الوسيطة ؟
لتحديد الفئة الوسيطة نتعرف أولاً على ترتيب الوسيط كالتالى :

$$\text{ترتيب الوسيط} = \frac{ن}{٢} = \frac{٣٤}{٢} = ١٧$$

ثم نبحث فى أرقام التكرار المتجمع الصاعد عن رقمين متتاليين يقع ترتيب الوسيط بينهما فنجد الرقمين ١٦ و ٢٠ ، و تكون الفئة الوسيطة هي الفئة ذات التكرار المتجمع الصاعد الأكبر أى الفئة المقابلة للتكرار المتجمع الصاعد ٢٠ و هي الفئة ٧٤-٧٨ ، و من ثم نخلص من ذلك مبدئياً أن قيمة الوسيط محصورة بين ٧٣,٥ و ٧٨,٥ .
ثم نطبق القانون كالتالى :

$$\text{و= } ٧٣,٥ + [\frac{١٦-١٧}{١} \times ٥] = ٧٤,٧٥ \text{ و هي قيمة الوسيط}$$

ملاحظة

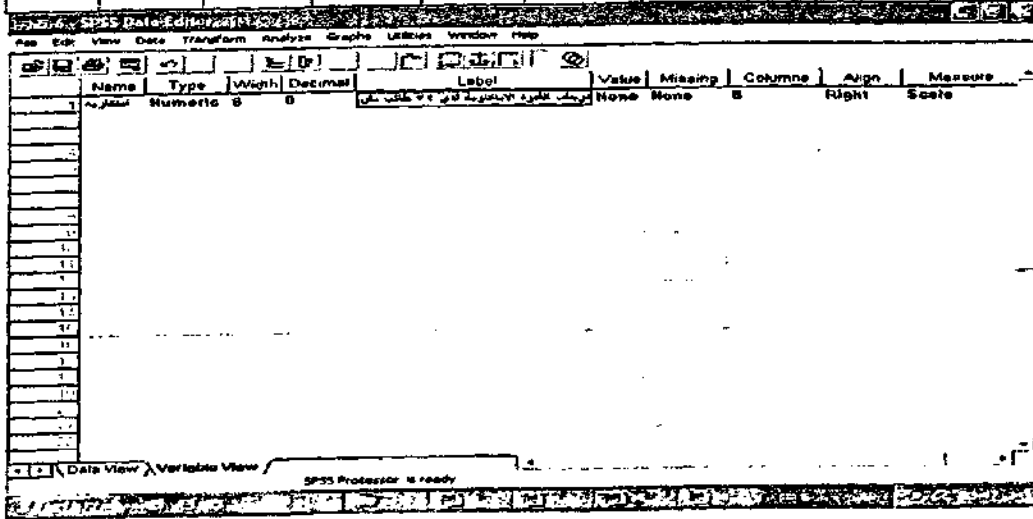
يمكن استخدام ما يسمى التكرار المتجمع الهابط بدلاً من التكرار المتجمع الصاعد فى حساب الوسيط و سنصل إلى نفس النتيجة ، و للاستزادة فى هذا الموضوع يمكن الإطلاع على العديد من المصادر البحثية منها (صلاح الدين علام ، ٢٠٠٠ ، ١٣٢ ؛ السيد محمد خيرى ، ١٩٩٩ ، ٥٣) ، و يمكن تطبيق ذلك أيضاً على البيانات ذات القيم المختلفة قليلة العدد مع استبدال الفئة الوسيطة بالدرجة الوسيطة .

استخدام SPSS :

الخطوة الأولى : تحديد خصائص المتغير المطلوب التعرف على وسيط بياناته ، و ذلك بفتح

شاشة *variable view* و تحديد هذه الخصائص و الموضحة أيضاً بالشاشة :

الاسم	النوع	حجم المتغير	الموضع المشرية	بطاقة المتغير	الأكواد	القيم المفقودة	عرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
ابتكارية	رقمي	٨	لا يوجد	درجات القدرة الابتكارية لدى طالب ثانوي بمدينة الشبيد	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	متدرج

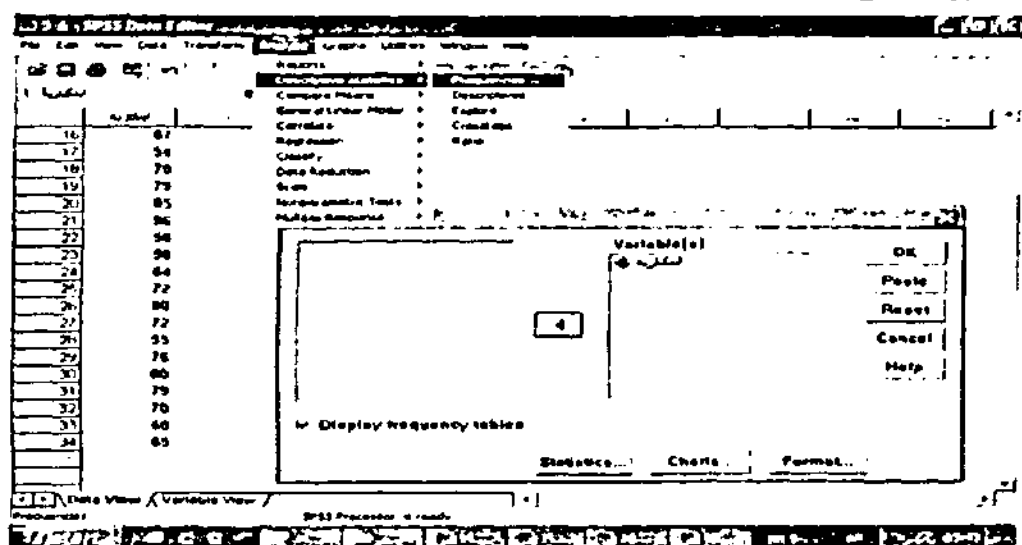


الخطوة الثانية : الانتقال إلى شاشة *data view* ، ثم كتابة البيانات الإحصائية في العمود

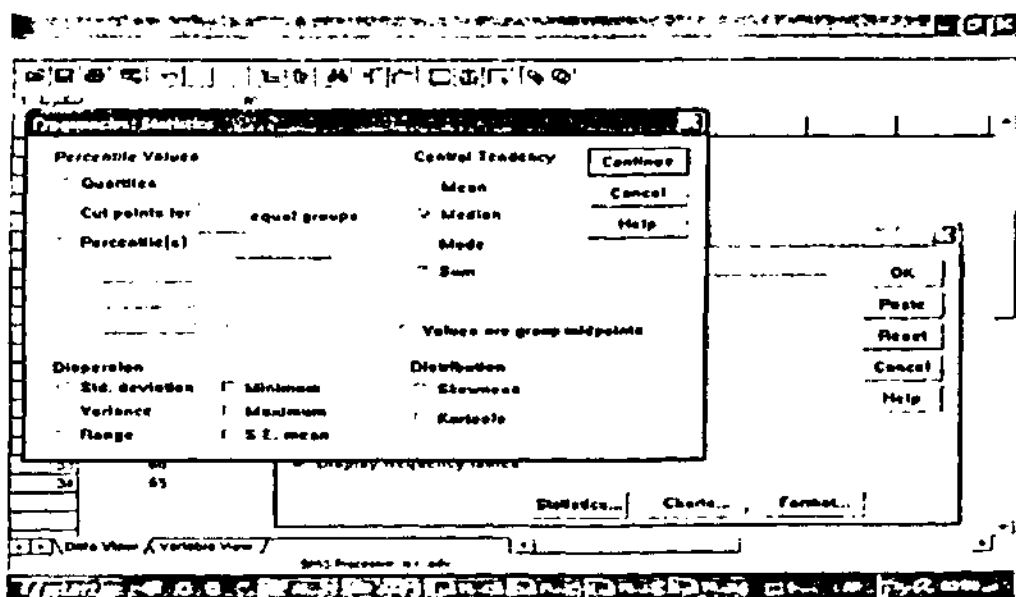
الخاص "ابتكارية" كما هو موضح بالشكل :

Case	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14	15	16	17	18	19	20	21	22	23	24	25	26	27	28	29	30	31	32	33	34
1	63																																	
2	64																																	
3	70																																	
4	79																																	
5	63																																	
6	66																																	
7	56																																	
8	56																																	
9	64																																	
10	72																																	
11	66																																	
12	72																																	
13	55																																	
14	76																																	
15	66																																	
16	79																																	
17	70																																	
18	60																																	
19	60																																	
20	63																																	

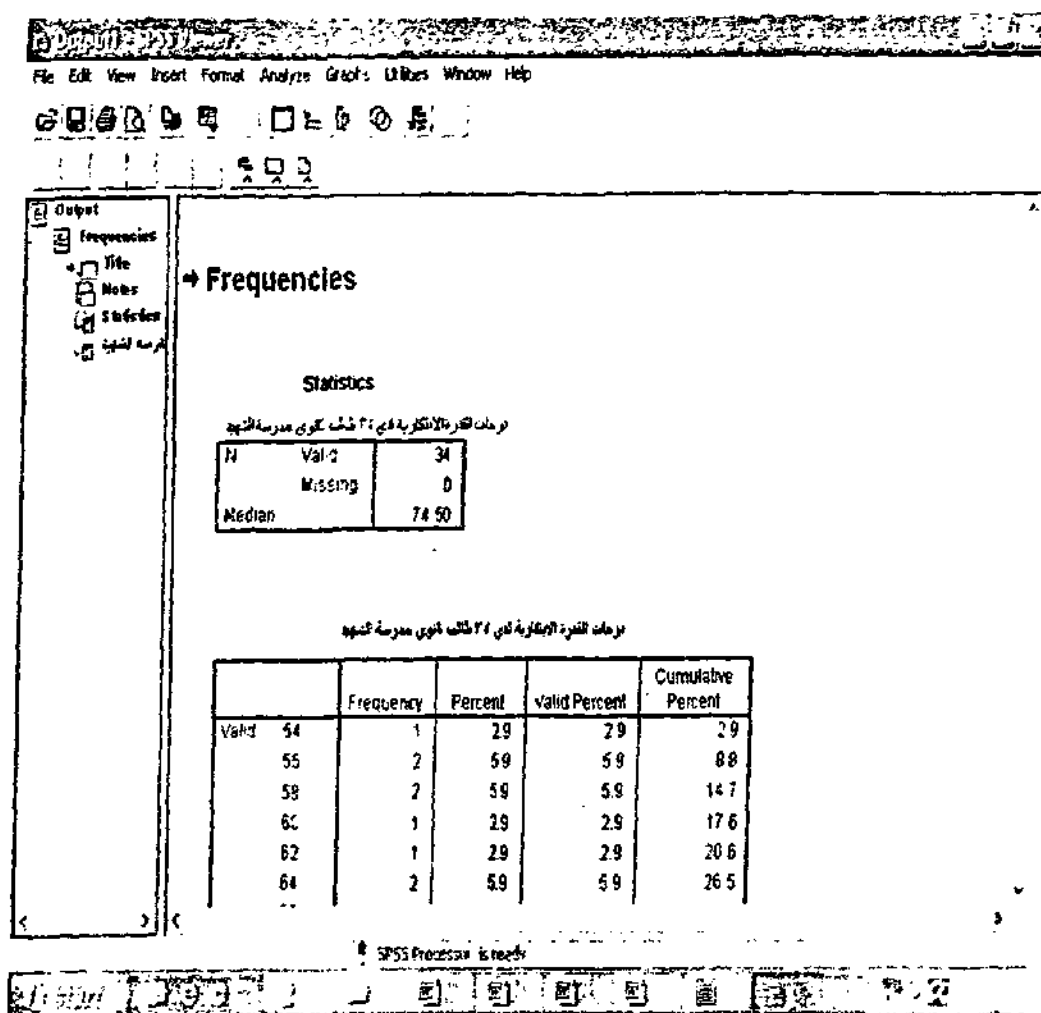
الخطوة الثالثة : من سطر الأوامر *analyze* نختار الأمر *descriptive statistics* ثم الأمر الفرعي *frequencies* سيظهر مربع حوار ندرج متغير البيانات " ابتكارية " إلى الربع المجاور المسمى *variable(s)* كما بالشكل :



الخطوة الرابعة : بعد الضغط على الزر *statistics* سيظهر مربع حوار، نتأكد من اختيار الإحصاءة *median* بمعنى الوسيط و ذلك بالضغط بالماوس أمامها كما بالشكل :



الخطوة الخامسة: نضغط على الزر *continue* سيختفي مربع الحوار الفرعي و يظل مربع الحوار الأصلي موجوداً ، و بعد الضغط على الزر *ok* نحصل على الوسيط للبيانات كما بالشكل التالي:



تدريب

قارن بين الطريقة اليدوية وطريقة SPSS ، ثم فسر القيمة المتحصل عليها تربوياً

٢- المنوال :

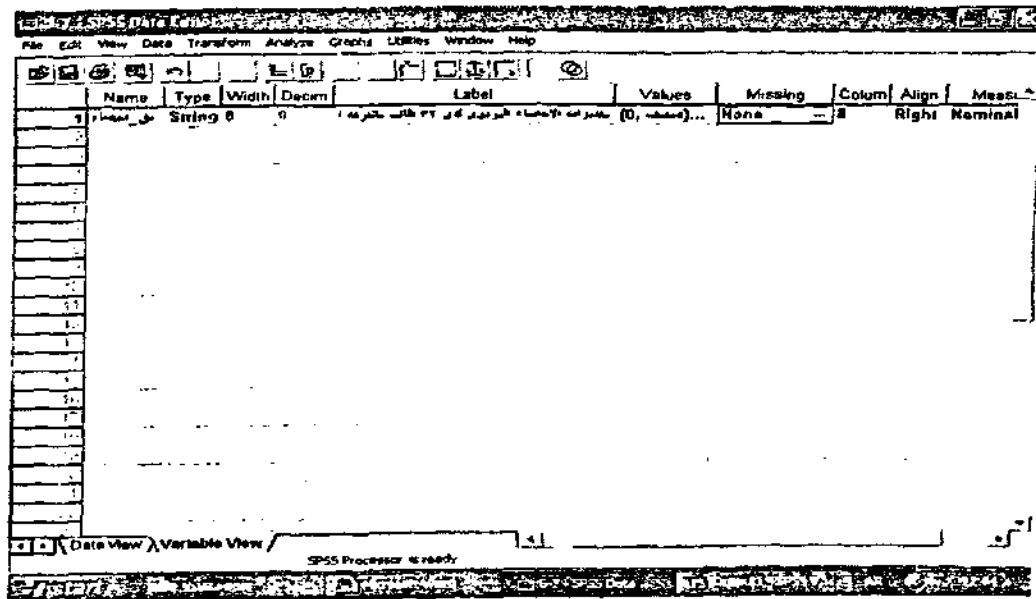
المنوال يعني لغوياً الشائع و هو يعنى إحصائياً البيان الذى يشيع تكراره فى التوزيع أى البيان الذى يتكرر أكثر من غيره ، وإذا كان المتوسط الحسابى والوسيط لا يمكن حسابهما إلا على البيانات الكمية فقط فإن المنوال يمكن التعرف عليه سواء كانت البيانات كمية أو كمية ويمكن اتخاذ المنوال كتقدير سريع للنزعة المركزية إلا أنه يعاب عليه عدم دقته فى الوصول إلى نقطة مركزية تعبر بالفعل عن المستوى العام ، وفيما يلى كيفية حساب المنوال:

استخدام SPSS :

الخطوة الأولى : تحديد خصائص المتغير المطلوب التعرف على منوال بياناته ، و ذلك بفتح

شاشة *variable view* و تحديد هذه الخصائص و الموضحة أيضاً بالشاشة :

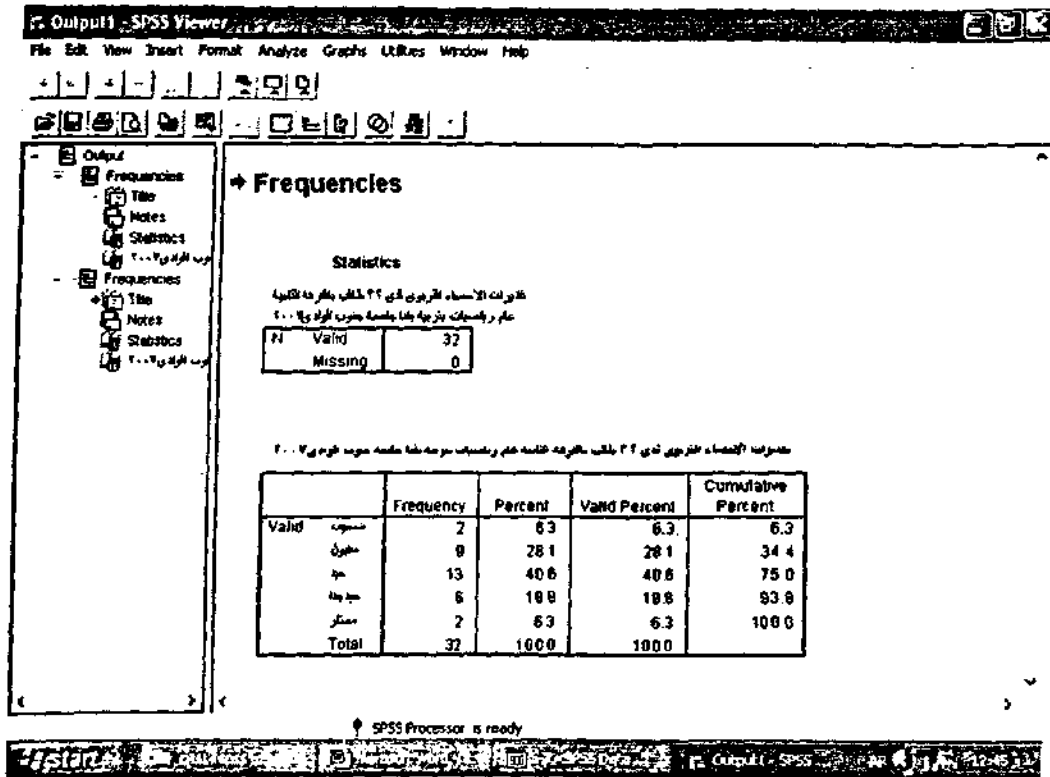
الاسم	النوع	حجم المتغير	المواضع العشرية	بطاقة المتغير	الأكواد	القيم المقبولة	عرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
رقم إحصاء	نوعى	٨	لا يوجد	تقديرات الإحصاء التربوي لدى ٣٢ طالب بالفرقة الثانية العام رياضيات بترتبة بقنا جامعة جنوب الوادى ٢٠٠٧	(٠، ١، ٢، ٣، ٤، ٥)	لا يوجد	٨	يمين	مترج



الخطوة الثانية : الانتقال إلى شاشة *data view* ، ثم كتابة البيانات الإحصائية فى العمود

الخاص "رقم إحصاء" كما هو موضح بالشكل :

الخطوة الرابعة: في الشكل السابق نضغط على الذرار *ok* لنحصل على النتائج الموضحة في الشكل التالي:



مقارنة الطريقة اليدوية بطريقة *SPSS* : الشكل السابق يوضح البيان الذي حصل على أكبر تكرار (١٣) وهو البيان "جيد" لذا يعد هذا البيان منوالاً وهو ما حصلنا عليه بالطريقة اليدوية.

و بالرغم من أن طريقة *SPSS* في حالة البيانات الكيفية لا تعطي منوالاً مباشراً مثلها مثل الطريقة اليدوية إلا أنها في حالة البيانات الكمية كما سيلي شرحه إن شاء الله ستعطي منوالاً مباشراً.

تفسير القيمة المتحصل عليها تربوياً : تشير النتيجة إلى أن المنوال هو "جيد" أي أن التقدير الذي تكرر بصورة كبيرة في تقديرات مادة الإحصاء التربوي هو التقدير جيد ، و هنا يكون هدف المعلم التالي هو رفع مستوى المنوال من جيد إلى جيد جداً أو ممتاز ، باستخدام أساليب التعزيز و النمذجة وغيرها من الأساليب التي يمكن أن يتبعها المعلم .

ب- المنوال في حالة البيانات الكمية:

سبق القول أن هناك نوعان من البيانات الكمية وهى بيانات كمية ذات قيم مختلفة قليلة العدد و بيانات كمية ذات قيم مختلفة كثيرة العدد ، و فيما يلى معرفة كيفية حساب المنوال يدوياً و باستخدام SPSS فى كل نوع من البيانات :

ب-١: المنوال فى حالة البيانات ذات القيم المختلفة قليلة العدد :

مثال (١١-٨) : البيانات التالية تمثل درجات ٣٥ تلميذاً فى اختبار مادة الحساب ذى الدرجة الكلية ٢٠ و المطلوب التعرف على المنوال؟

١٧-١١-١٩-١٥-١٢-١٧-١٢-١٣-١٨-١٧-١٦-١٦-١٥-١٤-١٤-١٢-١٢-١٥-١٨-
١٦-١٥-١٤-١٢-١٧-١٢-١٣-١٥-١٤-١٢-١٨-١١-١٧-١٥-١٢-١٨

الطريقة اليدوية :

البيانات السابقة تحتوى على (٩) قيم مختلفة أى أن عدد القيم المختلفة أقل من ٢٠ ، و من ثم فلكى نتعامل معها إحصائياً لحساب المنوال يتم تنظيمها فى جدول تكرارى بسيط للدرجات وفقاً للخطوات التالية :

الخطوة الأولى : جدولة البيانات السابقة فى جدول تكرارى بسيط كالتالى :

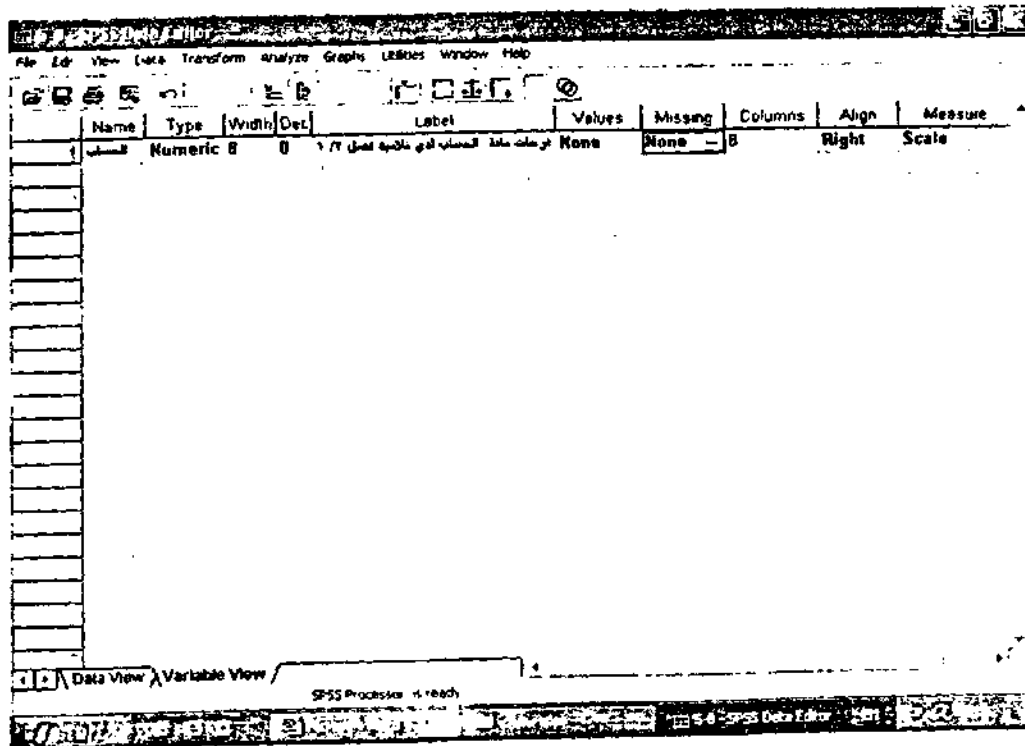
الدرجات	ك
١١	٢
١٢	٨
١٣	٢
١٤	٤
١٥	٦
١٦	٣
١٧	٥
١٨	٤
١٩	١
المجموع	٣٥
تدريب	
أثبت الجدول السابق	

الخطوة الثانية : تفحص الجدول السابق للتعرف على الدرجة المقابلة لأكبر تكرار و هي الدرجة ١٢ و التي تعد في هذه الحالة متوالاً.

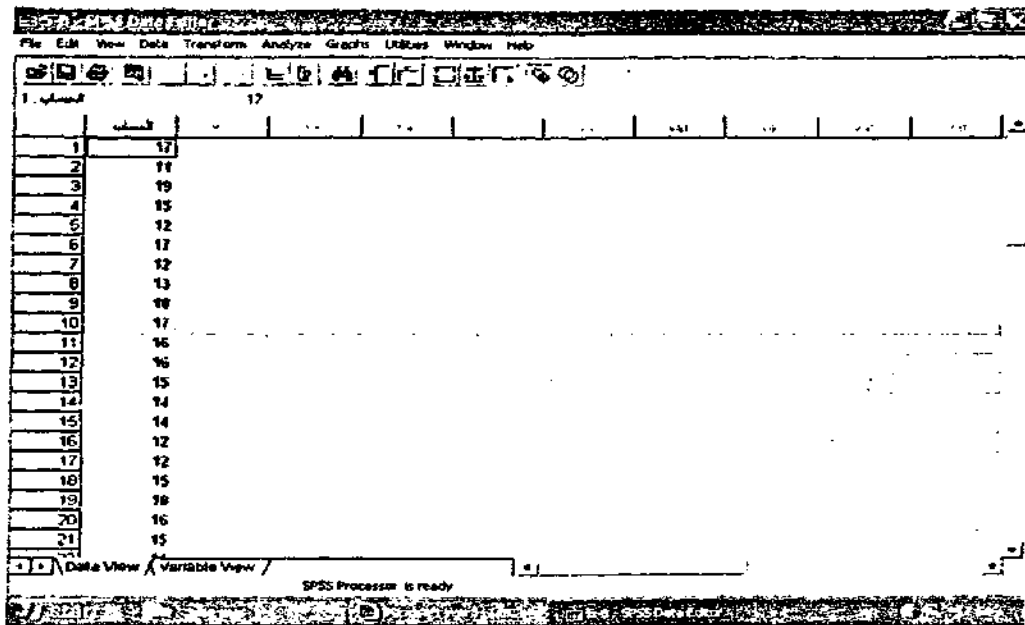
استخدام SPSS :

الخطوة الأولى : تحديد خصائص المتغير المطلوب التعرف على وسيط بياناته ، و ذلك بفتح شاشة *variable view* و تحديد هذه الخصائص و الموضحة أيضاً بالشاشة :

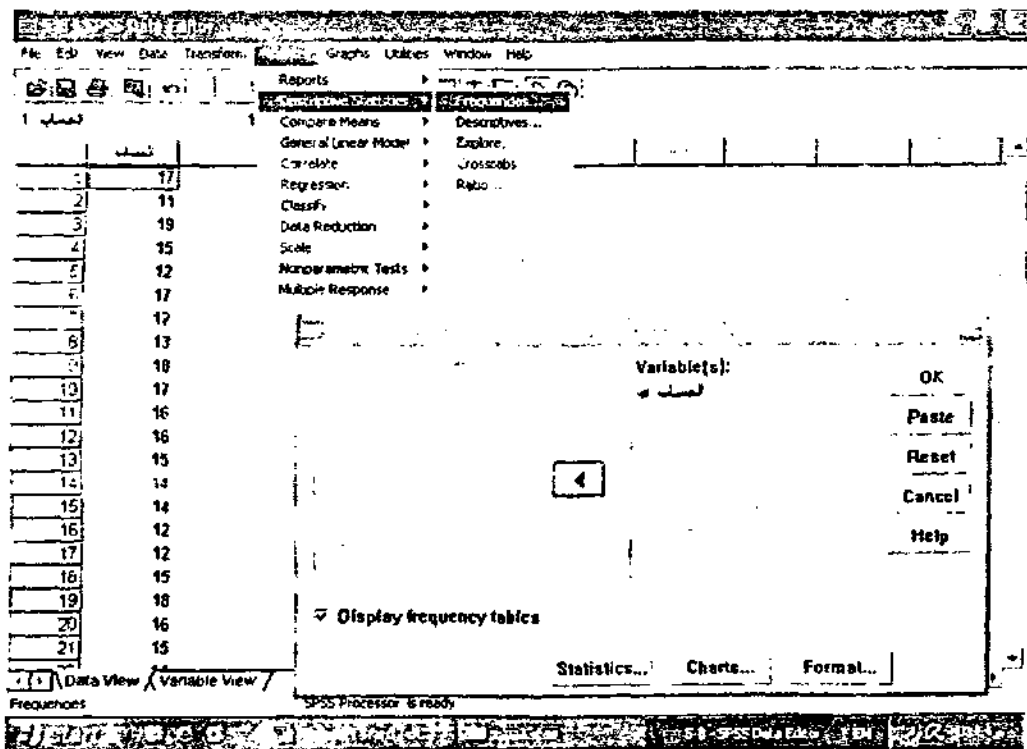
الاسم	النوع	حجم التغير	المواضع المشرية	بطاقة التغير	الأكواد	القيم المقبولة	عرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
الحساب	رقمي	٨	لا يوجد	درجات مادة الحساب لدى تلاميذ فصل ١/٢ إعدادي بـ مدرسة الصفاة	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	متدرج



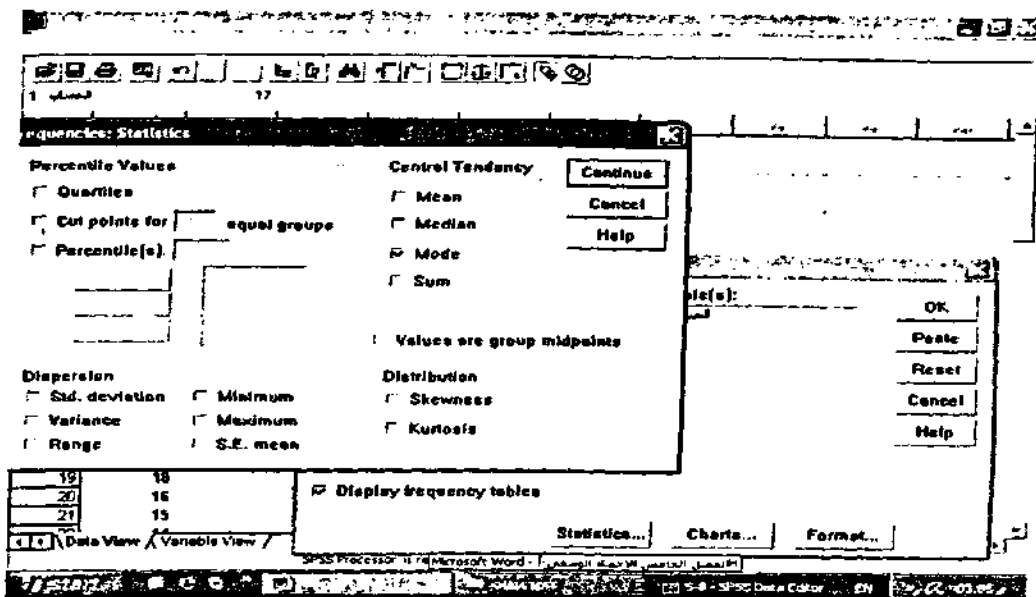
الخطوة الثانية : الانتقال إلى شاشة *data view* ، ثم كتابة البيانات الإحصائية في العمود الخاص "الحساب" كما تم موضح بالشكل :



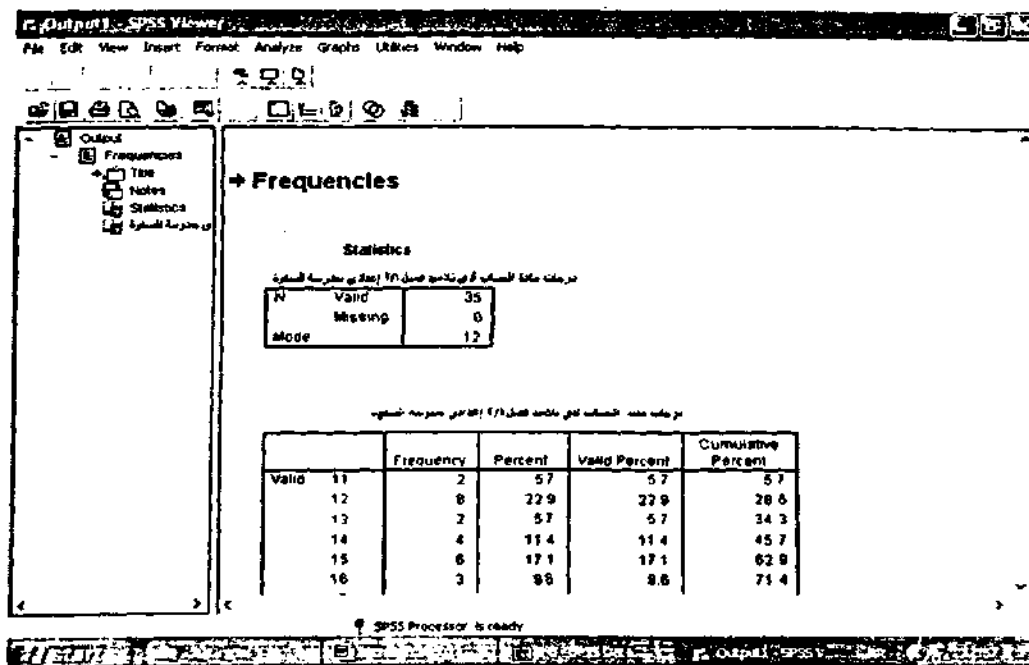
الخطوة الثالثة : من سطر الأوامر *analyze* نختار الأمر *descriptive statistics* ثم الأمر الفرعي *frequencies* سيظهر مربع حوار ندرج متغير البيانات "الحساب" إلى المربع المجاور المسمى *variable(s)* كما بالشكل :



الخطوة الرابعة: بعد الضغط على الزر *statistics* سيظهر مربع حوار، نتأكد من اختيار الإحصاءة *mode* بمعنى النوال و ذلك بالضغط بالماوس أمامها كما بالشكل:



الخطوة الخامسة: نضغط على الزر *continue* سيختفي مربع الحوار الفرعي و يظل مربع الحوار الأصلي موجوداً و بعد الضغط على الزر *ok* نحصل على المنوال للبيانات كما بالشكل التالي:



تدريب

قارن بين الطريقة اليدوية وطريقة *SPSS* وفسر القيمة المتحصل عليها تربوياً

ب-٢: النوال في حالة البيانات ذات القيم المختلفة كثيرة العدد :

مثال (٩٨): أجرى باحث اختباراً يقيس القدرة الابتكارية لدى الدرجة الكلية ٥٠ على عينة من طلاب المرحلة الثانوية بلغ قوامها ٣٩ طالباً وكانت الدرجات موزعة كالتالي و المطلوب التعرف على النوال ؟

٤٢-٣٧-٢٩-٤٣-٣٩-٣٥-٤٤-٣٧-٤٨-٢٥-٣٦-٣٥-٤٥-٤٠-٤٢-٣٠-٤٢-٣٧-٣٣
٣٨-٢٠-٣٤-٣٠-٢٩-٣٩-٢٢-٢٨-٣٥-٣٤-٤٩-٣٧-٣٨-٢٦-٣١-٣٥-٣٠-٢١-٣٨
٣٧

الطريقة اليدوية :

البيانات السابقة تحتوى على ٢٤ قيمة مختلفة و بالتالى عدد القيم المختلفة كبير لأنه أكبر من ٢٠، و من ثم فلكى نتعامل معها إحصائياً لحساب النوال يتم تنظيمها فى جدول تكرارى مبوب للفئات طبقاً للخطوات التالية :

الخطوة الأولى : جدولة البيانات السابقة فى جدول تكرارى مبوب كالتالى:

الدرجات	ك
٢٢-٢٠	٣
٢٥-٢٣	١
٢٨-٢٦	٣
٣١-٢٩	٦
٣٤-٣٢	٣
٣٧-٣٥	٩
٤٠-٣٨	٦
٤٣-٤١	٤
٤٦-٤٤	٢
٤٩-٤٧	٢
المجموع	٣٩

تدريب

أثبت الجدول السابق

الخطوة الثانية : يتم حساب النوال من القانون:

$$\text{النوال} = \text{الحد الأدنى الحقيقي للفئة المنوالية} + [f] \times \frac{\frac{K}{2}}{K + \frac{K}{2}} \dots (10-5)$$

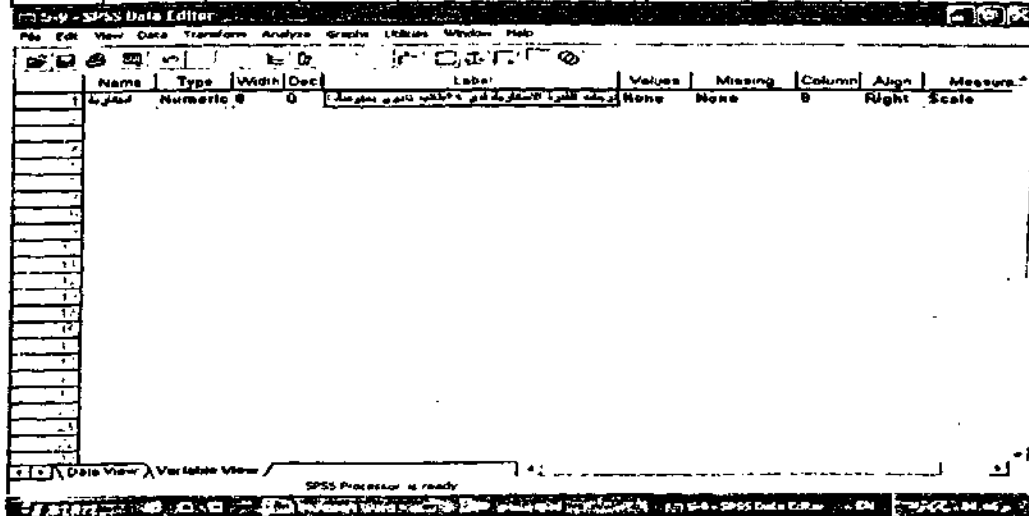
حيث أن: ف هي سعة الفئة و هي تساوي ٣ ، و الفئة المنوالية هي الفئة المقابلة لأكبر تكرار و هي الفئة (٣٧-٣٥) التي تقابل التكرار ٩ ، ك ١ تكرار الفئة قبل المنوالية أي تكرار الفئة (٣٤-٣٢) و يساوي ٣ ، ك ٢ تكرار الفئة بعد المنوالية أي تكرار الفئة (٣٨-٣٠) و يساوي ٦ ، و من ثم يمكن حساب النوال كالتالي:

$$\text{النوال} = ٣٤,٥ + \left(\frac{٦}{٦+٣} \times ٣ \right) = ٣٦,٥ \text{ و هي قيمة النوال}$$

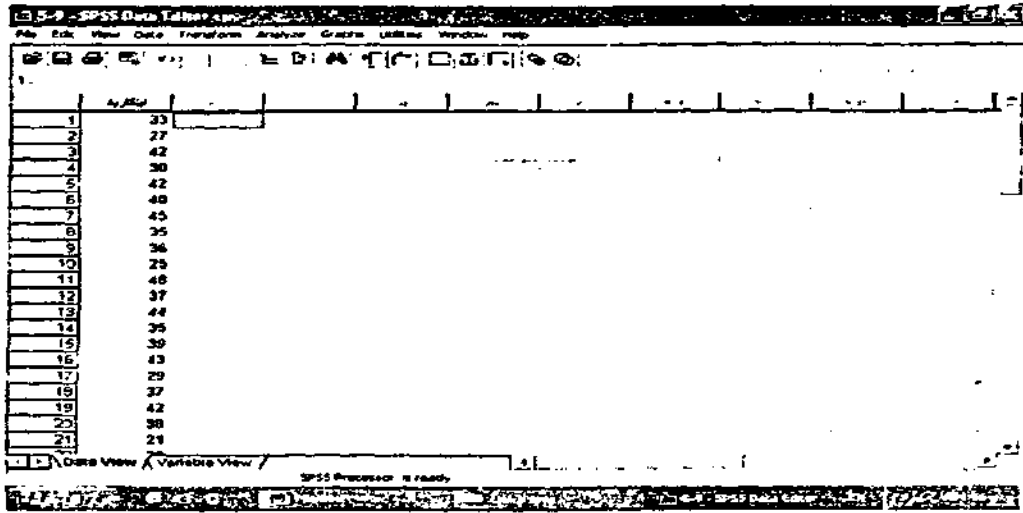
استخدام SPSS :

الخطوة الأولى : تحديد خصائص المتغير المطلوب التعرف على منوال بياناته . و ذلك بفتح شاشة *variable view* و تحديد هذه الخصائص و الموضحة أيضاً بالشاشة :

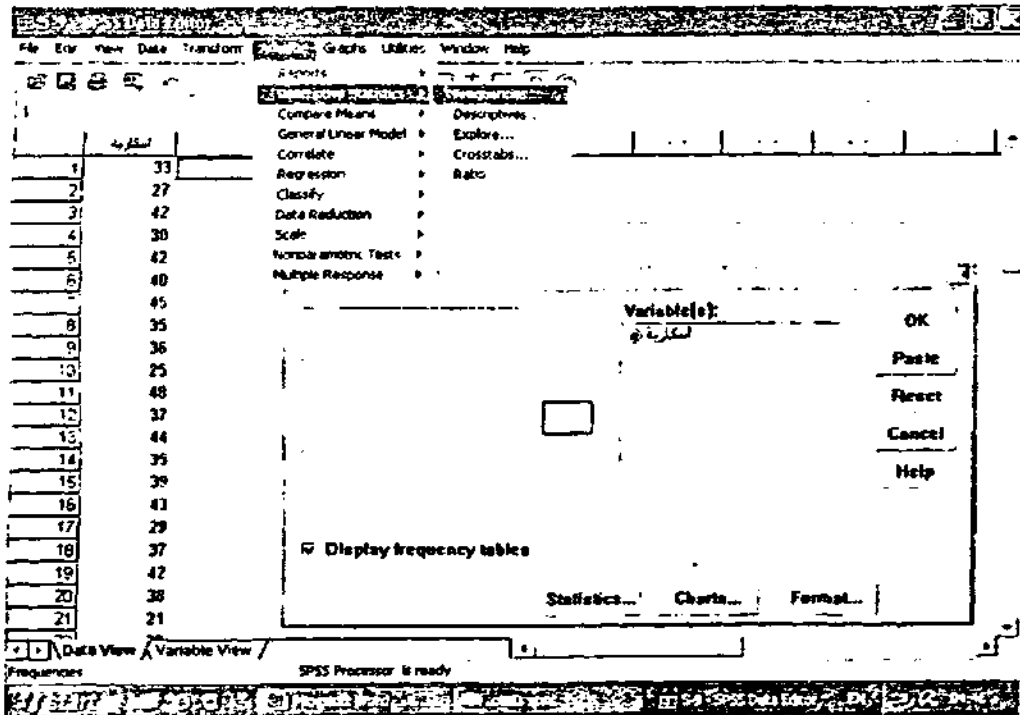
الاسم	النوع	حجم المتغير	المواضع العشرية	بطاقة المتغير	الأكواد	القيم المقبولة	عرض الأعمدة	المحددة	مستوى القياس
ابتكارية	رقمي	٨	لا يوجد	درجات القصة الابتكارية لدى طالب ثانوي بمدينة الشهيد	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	متنوع



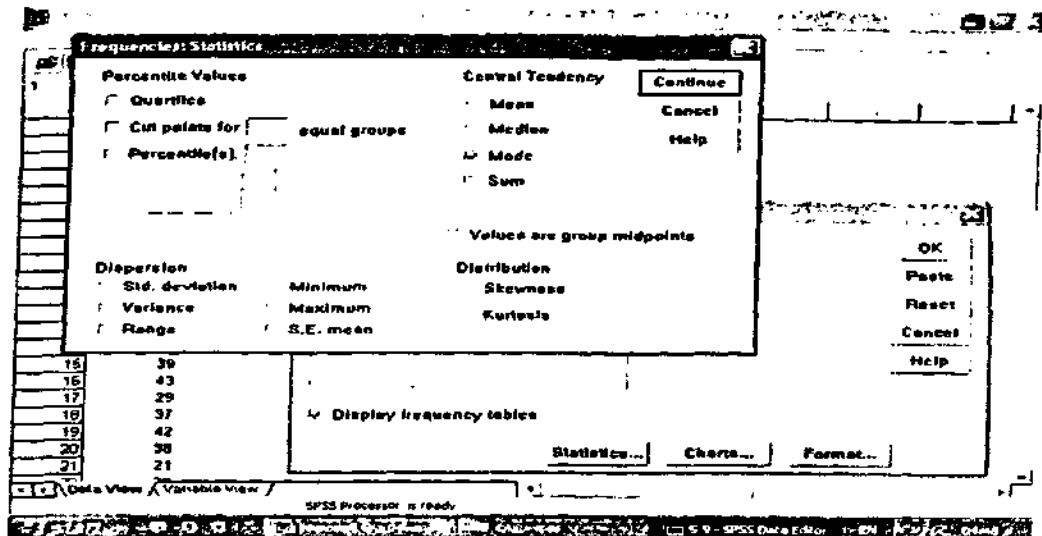
الخطوة الثانية : الانتقال إلى شاشة *data view* ، ثم كتابة البيانات الإحصائية في العمود الخاص "ابتكارية" كما هو موضح بالشكل :



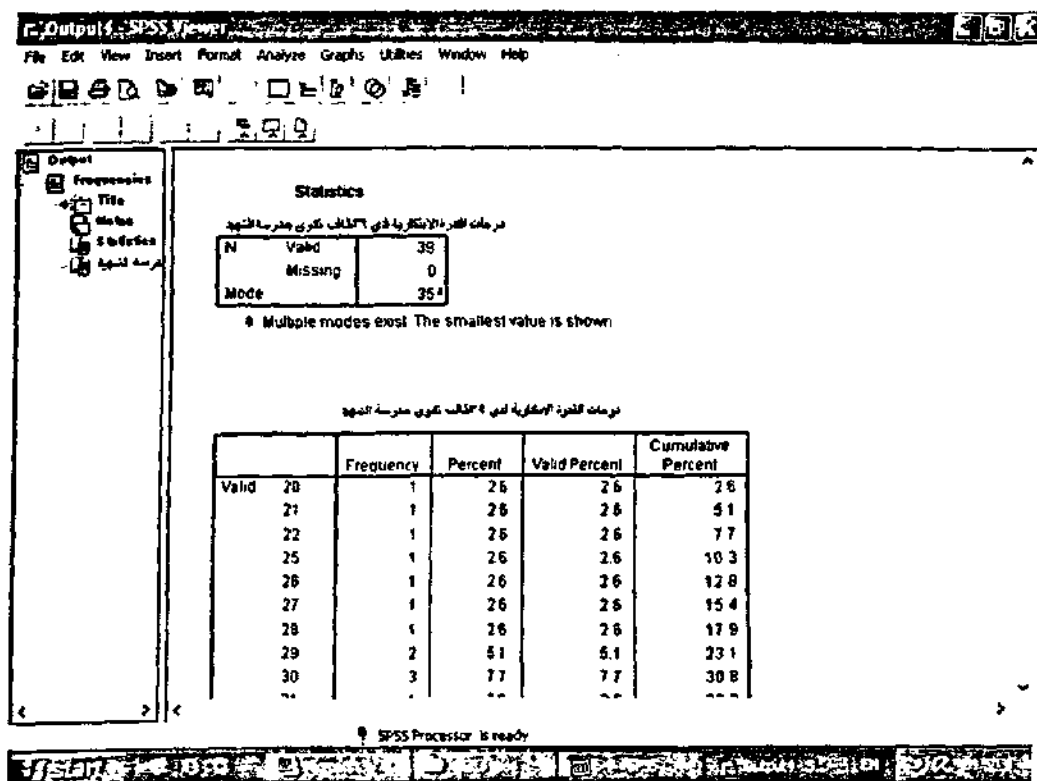
الخطوة الثالثة : من سطر الأوامر *analyze* نختار الأمر *descriptive statistics* ثم الأمر الفرعي *frequencies* سيظهر مربع حوار ندرج متغير البيانات "ابتكارية" إلى المربع المجاور المسمى *variable(s)* كما بالشكل :



الخطوة الرابعة : بعد الضغط على الزر *statistics* سيظهر مربع حوار، نتأكد من اختيار الإحصاءة *mode* بمعنى النوال و ذلك بالضغط بالماوس أمامها كما بالشكل :



الخطوة الخامسة: نضغط على الزر *continue* سيختفي مربع الحوار الفرعي و يظل مربع الحوار الأصلي موجوداً ، ثم يتم الضغط على الزر *ok* لنحصل على المنوال للبيانات كما بالشكل التالي:



مقارنة الطريقة اليدوية بطريقة SPSS : يلاحظ من الشكل السابق أن قيمة المنوال تساوي ٢٥ ، كما يلاحظ وجود إشارة تدل على أن هناك أكثر من منوال نظراً لوجود أكثر من قيمة حصلت على أكبر تكرار وأنه تم عرض أصغر منوال فيهم ، و برجعنا إلى

القيمة التي تم التوصل إليها يدوياً نجد أنه (٣٦,٥) و هي قيمة قريبة من القيمة المتحصل عليها إلكترونياً.

ملاحظات على المنوال

- ١- قد يكون للتوزيع منوال وحيد و في هذه الحالة يقال للتوزيع أنه أحادي المنوال
- ٢- قد يكون للتوزيع منوالين و في هذه الحالة يقال للتوزيع أنه ثنائي المنوال.
- ٣- قد يكون للتوزيع أكثر من منوالين و في هذه الحالة يقال للتوزيع أنه متعدد المنوال

- ٤- قد لا يوجد للتوزيع منوال على الإطلاق و في هذه الحالة لا توجد أية قيم أو بيانات مكررة في التوزيع، و يقال للتوزيع أنه عديم المنوال.
- ٥- في حالة البيانات ذات القيم المختلفة كثيرة العدد و التي يتم جدولتها في جدول تكرارى مبوب ، إذا كانت الفئة المنوالية (الفئة التي تقابل أكبر تكرار) هي الفئة الأولى في التوزيع فعند حساب المنوال يدوياً يتم اعتبار تكرار الفئة قبل المنوالية (صفر) ، أما إذا كانت الفئة المنوالية هي آخر فئة فيتم اعتبار تكرار الفئة بعد المنوالية (صفر).
- ٦- في حالة التوزيع ثنائي أو متعدد المنوال يقوم برنامج SPSS بعرض أقل منوال فيهم .
- ٧- يعد المنوال مقياس سريع للنزعة المركزية إلا أنه يفتقد الدقة في تقدير المستوى العام (أو النزعة المركزية للبيانات) .

التفسير التربوي لقيمة المنوال المتحصل عليها : تشير النتيجة إلى أن المنوال يساوى (٣٥) أو (٣٦,٥) و هذا يعنى أن المستوى العام لدرجات الابتكارية لدى طلاب الثانوية العام بمدرسة الشهيد و البالغ عددهم (٣٩ طالب) يعد مستوى جيد نظراً لأن الدرجة الكلية من (٥٠) ، و لكن على المعلم ألا يعتمد على المنوال فقط و أن يلجأ إلى مقاييس أخرى لقياس المستوى العام و على رأسهم المتوسط الحسابى و الذى يعد أهم مقياس للنزعة المركزية .

ثانياً: مقاييس التشتت

إذا طبق معلم اختباراً في مادة التاريخ مثلاً على تلاميذ فصله البالغ عددهم ٤٠ تلميذاً و بعد تصحيح الاختبار حصل على ٤٠ بيان كمى لهؤلاء التلاميذ فان هذا المعلم فى حاجة إلى معرفة معلومات من هذه البيانات الكمية و أول معلومة هى المستوى العام لهؤلاء التلاميذ فى مادة التاريخ و الذى يمكن الحصول عليه كما سبق و أن أوضحنا سابقاً بواسطة مقاييس النزعة المركزية و التى منها المتوسط و الوسيط و النوال ، و لكن المستوى العام وحده يعد معلومة ضرورية و لكنها غير كافية للتعرف على خصائص التلاميذ ، فالمعلم فى حاجة أيضاً إلى معرفة الفروق الفردية بين تلاميذ فصله فى تحصيل مادة التاريخ أى معرفة مدى تباعد أو تقارب درجات التلاميذ عن بعضها البعض ، فهل التلاميذ مستوياتهم متقاربة من بعضها البعض أم أن هناك تباين و اختلاف واضح بين درجاتهم و هو ما يطلق عليه تشتت الدرجات و إذا كان هم المعلم هو أن يكون المستوى العام أعلى لدى جماعة فصله ، فان من همه أيضاً أن يكون تشتت الدرجات أقل لدى جماعة فصله و انخفاض التشتت يشير إلى تقارب المستويات بين التلاميذ و هو ما يطلق عليه أيضاً تجانس العينة، و فى الوقت الذى نجد فيه مقاييس إحصائية تستخدم للتعرف على المستوى العام ، فان التشتت أيضاً له مقاييسه الإحصائية و التى منها المدى المطلق و الانحراف الربيعى و الانحراف المتوسط و الانحراف العيارى ، و لكن يعد الانحراف العيارى أهم هذه المقاييس لأنه يتسم بالدقة كما أنه يستخدم فى حساب مقاييس إحصائية أخرى منها الوصفى مثل (معامل الاختلاف-معامل الالتواء-درجات القطع) ، و منها الاستدلالي مثل (التباين-النسبة الحرجة-اختبار "ت" ، اختبار "ف") ، و سيتم إلقاء الضوء على مقياسى المدى و الانحراف العيارى نظراً لشيوع استخدامهما فى علم الإحصاء مقارنة بمقاييس التشتت الأخرى

١- المدي :

يعرف المدى بأنه الفرق بين أكبر درجة وأصغر درجة في التوزيع و هو يعد مقياس سريع للتشتت و لكن يعاب عليه أنه يتأثر بالقيمتين المتطرفتين فقط (العليا و الدنيا) و يهمل باقي البيانات ، و يكفي أن نذكر المثال التالي لكي يتضح ذلك :

مثال (١-١): أجرى معلم اختباراً في مادة الحساب ذي الدرجة الكلية ٣٠ على تلاميذ فصلين من الفصول التي يقوم بتدريسها و كان عدد تلاميذ الفصل الأول ٢٢ و عدد تلاميذ الفصل الثاني ٢٧ و درجات كل فصل مبينة كالتالي:

<p>١٩-٢١-٢٠-٢٧-٢٢-٢١-١٩-٢٠-٢٣-٢٠-١٨-٢١-٢٠-١٩-٢٣</p> <p>٢٢-٢٠-١٩-٢٢-٨-٢٣-٢٠</p>	<p>الفصل الأول:</p>
<p>١٥-٢٠-١٩-٢٥-١٦-٢١-٢٢-١٧-٢٤-١٩-٢٠-١٥-٢٣-١٧-٢٠</p> <p>١٩-١٦-٢٧-١٥-١٩-٢٥-٢٨-١٥-٢٤-٢٣-٢٢-٢٨</p>	<p>الفصل الثاني:</p>

و المطلوب التعرف على المدى:

الطريقة المدوية :

مدى درجات الفصل الأول = أكبر درجة - أصغر درجة = $27 - 1 = 26$

مدى درجات الفصل الثاني = أكبر درجة - أصغر درجة = $28 - 15 = 13$

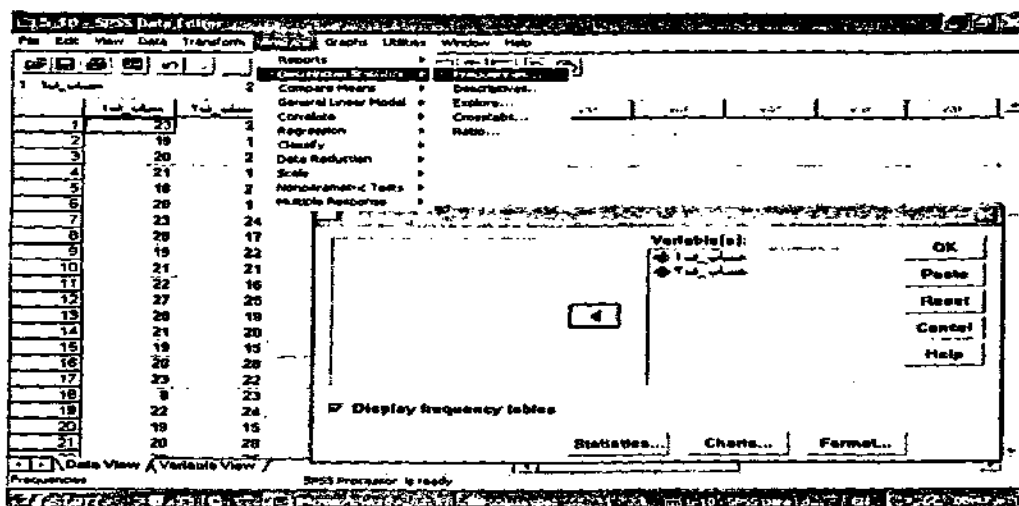
استخدام SPSS :

الخطوة الأولى: تحديد خصائص كل من المتغيرين المطلوب التعرف على مدى بيانتهما

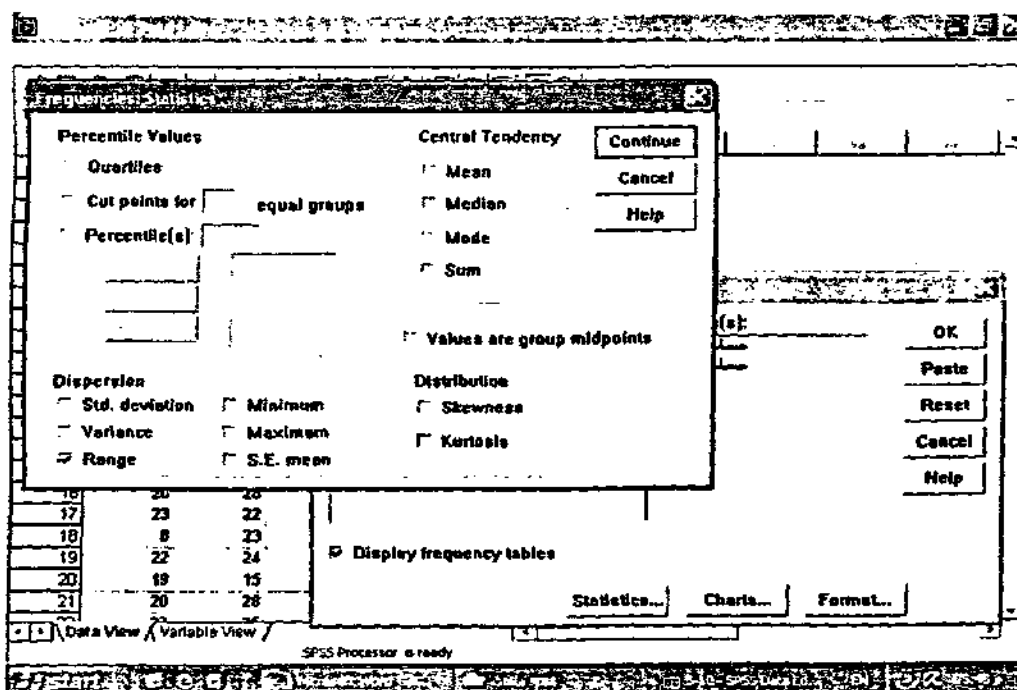
و، ذلك بفتح شاشة `variable view` وتحديد هذه الخصائص و الوضحة أيضاً بالشاشة :

الاسم	النوع	حجم المتغير	المواضع المعربة	بطاقة المتغير	الأكواد	القيم المفقودة	عرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
حساب_ف١	رقمي	٨	لا يوجد	درجات اختبار مادة الحساب ٢٢ ٢٢ تلميذ في فصل ٢/٣ بمدرسة الكنوز	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	متكرج

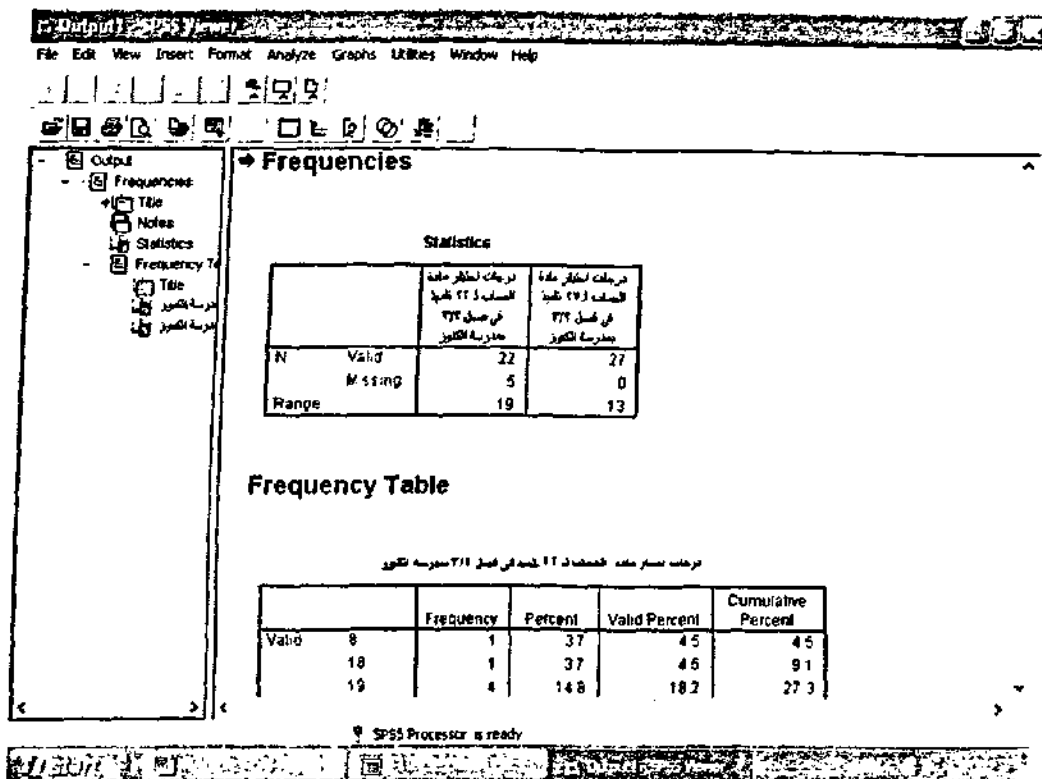
البيانات "حساب_ف١"، "حساب_ف٢" إلى الربيع المجاور المسمى *variable(s)* كما بالشكل



الخطوة الرابعة: بعد الضغط على الزر *statistics* سيظهر مربع حوار، نتأكد من اختيار الإحصاءة *range* بمعنى المدى و ذلك في الجزء الأيسر السفلي من المربع و الخاص بالتشتت *dispersion* و ذلك بالضغط بالماوس أمامها كما بالشكل:



الخطوة الخامسة: نضغط على الزر *continue* سيختفي مربع الحوار الفرعي و يظل مربع الحوار الأصلي موجوداً ، ثم يتم الضغط على الزر *ok* لنحصل على المدى للبيانات كما بالشكل التالي:



مقارنة الطريقة اليدوية بطريقة SPSS: يلاحظ من الشكل السابق أن قيمتى المدى

لدرجات الفصلين هما ١٩ و ١٣ و هما نفس القيمتين المتحصل عليهما يدوياً .

التفسير التربوي للنتيجة المتحصل عليها :

يلاحظ من النتيجة السابقة أن مدى درجات الفصل الأول (١٩) ، أعلى من مدى درجات الفصل الثانى (١٣) ، مما يعنى أن تشتت درجات الفصل الأول و الفروق الفردية بين درجات التلاميذ أعلى من الفصل الثانى ، و لكن التأمل لدرجات الفصلين يجد أن التباعد و الاختلاف فى درجات الفصل الثانى أعلى من الأول على عكس ما يشير إليه المدى و يرجع السبب فى ذلك إلى أن المدى يأخذ فى حسابه قيمتين فقط من قيم التوزيع و يهمل باقى القيم، لذا يعد المدى مقياساً أقل دقة فى حسابه للتشتت ، و لقد لجأ الإحصائيون إلى مقياس دقيق فى حساب التشتت و يعد أشهر مقاييس التشتت لأسباب كثيرة منها انه يأخذ فى حسابه كل بيانات التوزيع و هو الانحراف المعياري و فيما يلى عرض بعض المعلومات عنه :

٢- الانحراف المعياري :

الانحراف المعياري هو مقياس إحصائي يستخدم للتعرف على مقدار تشتت البيانات الكمية ، و لو بحثنا في كلمة انحراف معياري نجد أن كلمة انحراف تدل على الاختلاف و التشتت بين الدرجات و كلمة معياري تدل على أن الانحراف يكون عن معيار معين و هذا المعيار هو المتوسط الحسابي ، إذا فالأصل في الانحراف المعياري انه انحراف كل درجة عن المتوسط و لكن من خواص المتوسط أن مجموع انحرافات الدرجات عن المتوسط يساوي صفر ، و في هذا الصدد يشير (صنوت فرج ، ١٩٩٦ ، ١٢٩) إلى انه للخروج من هذا المأزق نلجأ لحيلة رياضية و هي تربيع كل انحراف ثم نجمع المربعات و نقسمه على عدد القيم و هو ما يسمى بمتوسط مربعات الانحراف و بعد ذلك نعود لنستخرج الجذر التربيعي لمتوسط هذه المربعات لنحصل على الانحراف المعياري .

و من ثم يمكن التعبير عن الانحراف المعياري بالصيغة التالية:

$$ع = \sqrt{\frac{\text{مجم ح}^2}{ن}} \dots (١٠-٥)$$

حيث ع ترمز إلى الانحراف المعياري ، و ح ترمز إلى انحراف كل درجة عن المتوسط أي أن ح = س-م ، و ن عدد البيانات .

و هذا القانون الأخير قد يتحول إلى صيغ أخرى على حسب طبيعة البيانات المطلوب حساب الانحراف المعياري لها كالتالي :

أ- الانحراف المعياري للبيانات ذات العدد الصغير جداً (ن ≥ ٥) :

مثال (١١-٥) : قام باحث بتطبيق اختباراً في القدرة على التذكر ذي الدرجة الكلية ١٠ على عينة من أطفال الروضة عددهم ٥ أطفال و كانت درجاتهم كالتالي:

٣-١-١٠-٩-٢ و المطلوب التعرف على قيمة الانحراف المعياري.

الطريقة اليدوية :

الخطوة الأولى : التعرف على المتوسط الحسابي للدرجات كالتالي :

$$م = \frac{\text{مجم س}}{ن} = \frac{٢٥}{٥} = ٥$$

الخطوة الثانية : بعد التعرف على قيمة المتوسط الحسابي يمكن حساب الانحراف

المعياري باستخدام الجدول التالي:

س	ح = س - م	ح ²
٣	٢-	٤
١	٤-	١٦
١٠	٥+	٢٥
٩	٤+	١٦
٢	٣-	٩
مجم س = ٢٥	مجم ح = صفر	مجم ح ² = ٧٠

الخطوة الثالثة : من الجدول السابق نجد أن $\sum H = 0$ ، و $\sum H^2 = 70$ ، ومن ثم يمكن حساب ع

$$ع = \frac{\sum H^2}{n} = \frac{70}{5} = 14$$

حل بدوى آخر :

يمكن حساب الانحراف المعياري بواسطة قانون آخر يغنينا من حساب المتوسط ثم حساب الانحرافات عن المتوسط وخاصة إذا كانت قيمة المتوسط كسر و الذى يصعب مهمة حساب الانحراف المعياري و على ذلك فان الطريقة الحالية تعتمد على حساب الانحراف المعياري من الدرجات مباشرة و ذلك بجمعها و جمع مربعاتها و استخدام القانون التالي:

$$ع = \frac{\sum S^2}{n} - \left(\frac{\sum S}{n} \right)^2 \dots (11-5)$$

الخطوة الأولى : إعداد الجدول التالي و الذى يتكون من عمودين أحدهما للدرجات (س) ،

و الآخر لمربعات الدرجات (س²) :

س	س ²
٣	٩
١	١
١٠	١٠٠
٩	٨١
٢	٤
مجم س = ٢٥	مجم س ² = ١٩٥

الخطوة الثانية : من الجدول السابق نجد أن : مج س = ٢٥ ، مج س^٢ = ١٩٥ ، كما أن

$$٣,٧٤ = \sqrt{\left(\frac{٢٥}{٥} \right) - \frac{١٩٥}{٥}} = ع$$

ن = ٥ و بالتالي فإن :

و هي نفس النتيجة المتحصل عليها بواسطة طريقة الانحراف عن المتوسط .

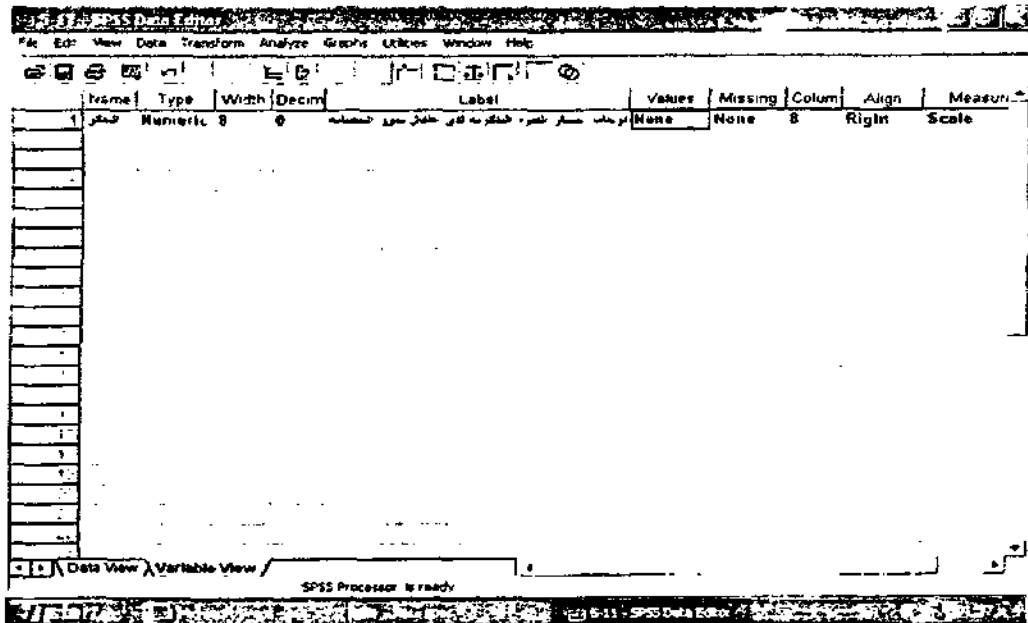
استخدام SPSS :

الخطوة الأولى : تحديد خصائص المتغير المطلوب التعرف على الانحراف المعياري

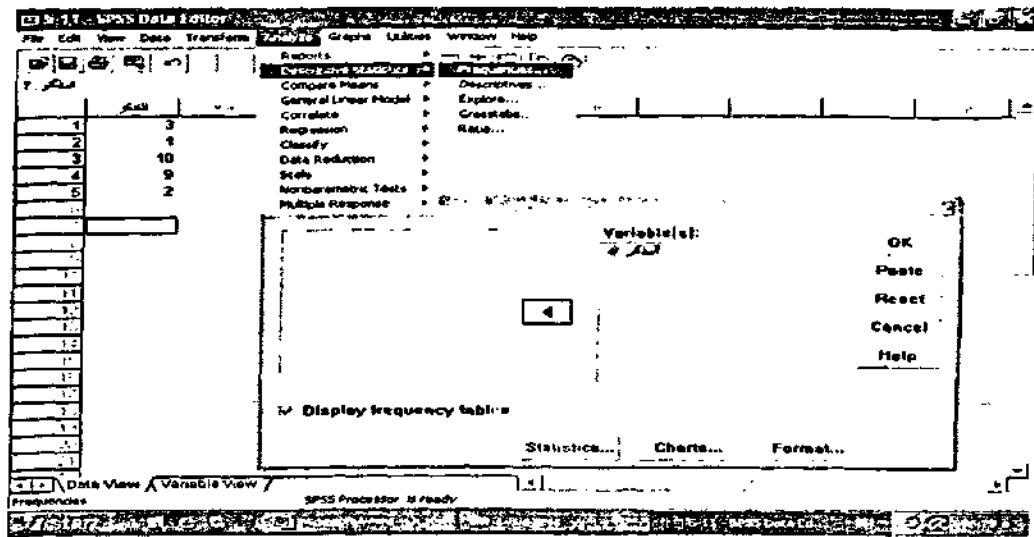
لبَياناته ، و ذلك بفتح شاشة *variable view* و تحديد هذه الخصائص و الموضحة أيضاً

بالشاشة

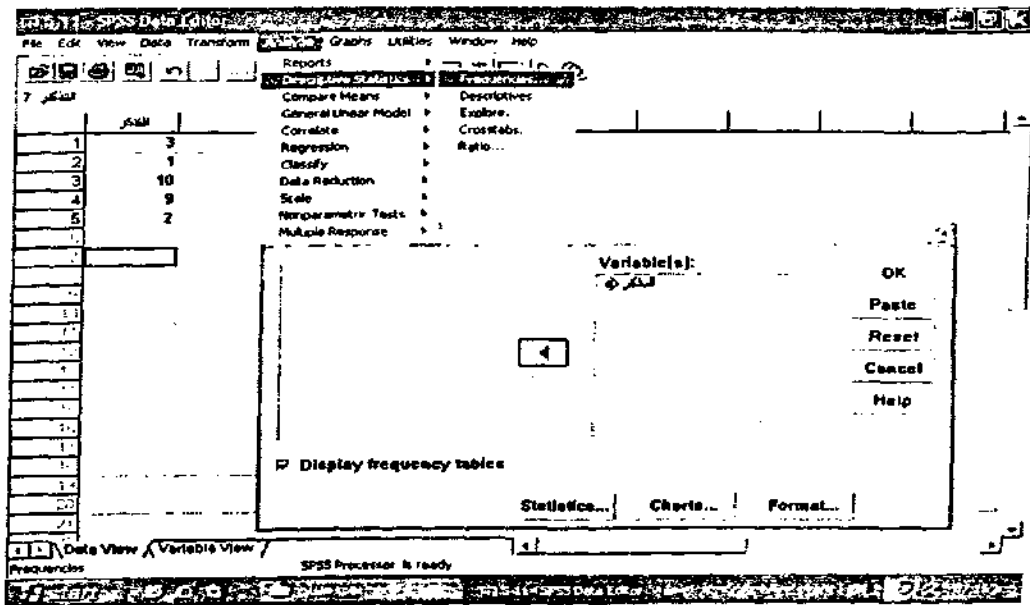
الاسم	النوع	حجم التغير	الموضع المشرية	بطاقة التغير	الأكواد	القيم المقبولة	عرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
التذكر	رقمي	٨	لا يوجد	درجات اختبار القدرة التذكرية لدى أطفال بدور الحضانة ٤ سنوات	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	متخرج



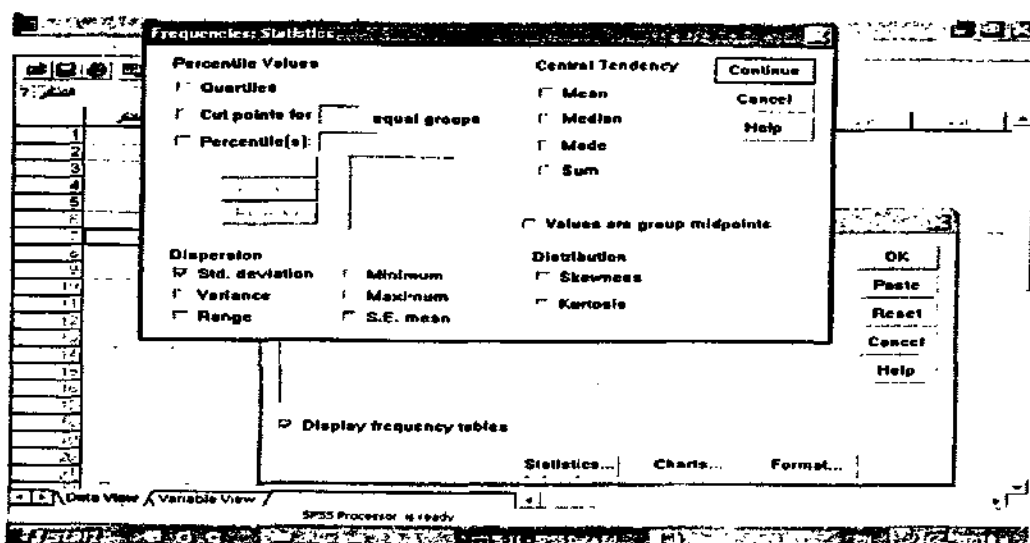
الخطوة الثانية : الانتقال إلى شاشة *data view* ، ثم كتابة البيانات الإحصائية في العمود الخاص "التذكر" كما هو موضح بالشكل :



الخطوة الثالثة : من سطر الأوامر *analyze* نختار الأمر *descriptive statistics* ثم الأمر الفرعي *frequencies* سيظهر مربع حوار ندرج متغير البيانات "التذكر" إلى المربع المجاور المسمى *variable(s)* كما بالشكل :



الخطوة الرابعة : بعد الضغط على الزر *statistics* سيظهر مربع حوار ، نتأكد من اختيار الإحصاءة *std. deviation* بمعنى الانحراف المعياري و ذلك بالضغط بالماوس أمامها ، كما بالشكل :



الخطوة الخامسة: نضغط على الزر *continue* سيختفي مربع الحوار الفرعي و يظل مربع الحوار الأصلي موجوداً ، يتم الضغط على الزر *ok* لنحصل على الانحراف المعياري للبيانات كما بالشكل التالي:

Statistics

العدد التكراري في نطاق دوائر التسمية 1 سنوات

N	Valid	5
	Missing	0
Std. Deviation		4.183

العدد التكراري في نطاق جوار التسمية 4 سنوات

	Frequency	Percent	Valid Percent	Cumulative Percent
Valid 1	1	20.0	20.0	20.0
2	1	20.0	20.0	40.0
3	1	20.0	20.0	60.0
9	1	20.0	20.0	80.0
10	1	20.0	20.0	100.0
Total	5	100.0	100.0	

مقارنة الطريقة اليدوية بطريقة SPSS : يلاحظ من الشكل السابق أن قيمة الانحراف المعياري تساوي ٤,١٨٣ ، و هي قيمة إلى حد ما بعيدة عن القيمة المتحصل عليها يدوياً (٣,٧٤) ، و يمكن تفسير وجود فجوة بين التيمتين في أن الطريقة اليدوية تعاملت مع

عدد المفحوصين (ن) ، أما طريقة SPSS فهي تتعامل في تقدير الانحراف المعياري مع درجات الحرية (ن-١) ، و بالتالي فإن طريقة SPSS استبدلت ن بـ(ن-١) في القانون الخاص بالانحراف المعياري و للتحقق من ذلك يمكن استبدال القيمة (ن=٥) بالقيمة (ن=١٤) في القانونين السابقين الخاصين بالانحراف المعياري و سنجد أن ع في الطريقتين $4,183 =$ و هي نفس القيمة الالكترونية ، و لكن لماذا استخدمت طريقة SPSS (ن-١) ، و ليس (ن) في الواقع يجيب على هذا السؤال (صلاح الدين محمود علام ، ٢٠٠٠ ، ١٥٩) بالإشارة إلى أن القانون المستخدم في حساب الانحراف المعياري و الذي يستخدم (ن) يعطى تقديراً للانحراف المعياري للأصل الكلي ، و لكن مع استخدام درجات الحرية (ن-١) و لس (ن) في القانون سيعطينا الانحراف المعياري تقديراً غير متحيز لأي عينة مسحوبة من الأصل الكلي ، وفي هذا الصدد يضيف (فؤاد أبو حطب ، امال صادق ، ١٩٩١ ، ٣١٤-٣١٥) أنه كلما ازداد حجم العينة (عدد البيانات في العينة) (ن=٣٠ أو أكثر) كلما ملنا أكثر لاستخدام (ن) و ليس (ن-١) لأن الفرق بين القيمتين في هذه الحالة سيكون طفيفاً ، و الصيغ التي تعتمد على (ن) و ليس (ن-١) يفضلها الكثير من الباحثين في العلوم النفسية و التربوية و الاجتماعية .

التفسير التربوي للنتيجة المتحصل عليها :

يتم تفسير قيمة الانحراف المعياري في ضوء درجته المثلثة ، فإذا كان الانحراف المعياري يساوي صفر فهذا يدل على تشتت منعدم في الدرجات و فيه تتساوى جميع درجات التوزيع ، و كلما بعدت قيمة الانحراف المعياري عن الصفر دل ذلك على تشتت و تباعد بين الدرجات و على قدر بعد القيمة عن الصفر على قدر ما يكون التشتت و التباعد و بما أن قيمة الانحراف المعياري تساوي (٤,١٨٣) فهي قيمة تبتعد عن الصفر بمقدار ٤,١٨٣ ، و لذلك فهناك تشتت ما في الدرجات و هذا واضح من تفحص الدرجات فنجد أن فرد حصل الدرجة ١ و فرد حصل على الدرجة ١٠ و فرد حصل على الدرجة ٩ و آخر حصل على الدرجة ٢ و هكذا ، و لذلك فهناك تباعد و اختلاف بين الدرجات و من ثم

فهذه الدرجات أقل تجانساً مما يدل على فروق فردية أعلى بين درجات القدرة التذكيرية لدى أطفال الروضة الخمس .

ب- الانحراف المعياري للبيانات ذات العدد الصغير والكبير ($n < 30$):

سواء كانت البيانات عدد صغير ($n \geq 30$) أو عدد كبير ($n < 30$) فإن طريقة حساب الانحراف المعياري (يدوياً) تختلف على حسب عدد القيم المختلفة في التوزيع ، أما طريقة SPSS فهي واحدة بغض النظر عن نوعية البيانات كالتالي :

ب-1: الانحراف المعياري للبيانات ذات القيم المختلفة قليلة العدد : وهي البيانات (كما سلف ذكره مراراً) التي يتم جدولتها في جدول تكراري بسيط ، وهناك قانونان يستخدمان لحساب الانحراف المعياري لهذه النوعية من البيانات كالتالي:

$$ع = \sqrt{\frac{\sum K^2}{n} - \frac{(\sum K)^2}{n^2}}$$

حيث : ح = س-م أي الدرجة مطروحاً منها المتوسط ، و ك تكرار كل درجة ، ن عدد البيانات الكلي .

$$أو : ع = \sqrt{\frac{\sum K^2}{n} - \left(\frac{\sum K}{n} \right)^2}$$

و القانون الأخير يتعامل مع الدرجات مباشرة .

و يمكن توضيح كيفية حساب الانحراف المعياري لهذه النوعية من البيانات باستخدام القانون (١٢-٥) كالتالي:

مثال (١٢-٥) : قام باحث بتطبيق اختباراً في مادة اللغة العربية ذا الدرجة الكلية ٦٠ على تلاميذ فصله البالغ عددهم ٣٦ تلميذاً فحصل على البيانات الآتية:

١٢-١٣-١١-١٣-١٥-١٢-١٦-١٤-١٦-١٨-١٤-١٣-١٢-١٩-١٤-١٧-١٤-١٢-١٤-١٤

١١-١٤-١٤-١٩-١٧-١٣-١٥-١٩-١٤-١٣-١٢-١٦-١٢-١٥-١٢-١٤-١٤

و المطلوب حساب قيمة الانحراف المعياري هذا التوزيع:

الطريقة اليدوية:

البيانات السابقة تحتوى على (٩) قيم مختلفة و من ثم فلهساب الانحراف المعياري يتم جدولتها في جدول تكرارى بسيط طبقا للخطوات التالية :

الخطوة الأولى : جدولة البيانات في جدول تكرارى بسيط كالتالى :

س	ك
١١	٢
١٢	٧
١٣	٥
١٤	٨
١٥	٤
١٦	٣
١٧	٢
١٨	١
١٩	٤
المجموع	٣٦

الخطوة الثانية : حساب متوسط الدرجات و هو يساوى ١٤,٤٢ .

تدريب
أثبت القيمة السابقة لمتوسط الدرجات

الخطوة الثالثة : بعد التعرف على قيمة المتوسط الحسابى يمكن حساب الانحراف المعياري باستخدام الجدول التالى:

س	ك	ح=س-م	ح ^٢	ك ح ^٢
١١	٢	٣,٤٢-	١١,٧٠	٢٣,٤
١٢	٧	٢,٤٢-	٥,٨٦	٤١,٠٢
١٣	٥	١,٤٢-	٢,٠٢	١٠,١
١٤	٨	٠,٤٢-	٠,١٨	١,٤٤
١٥	٤	٠,٥٨	٠,٣٤	١,٣٦
١٦	٣	١,٥٨	٢,٥	٧,٥
١٧	٢	٢,٥٨	٦,٦٦	١٣,٣٢
١٨	١	٣,٥٨	١٢,٨٢	١٢,٨٢
١٩	٤	٤,٥٨	٢٠,٩٨	٨٣,٩٢
المجموع	٣٦			١٩٤,٨٨

الخطوة الرابعة : من الجدول السابق نجد أن مج ك ح^٢ = ١٩٤,٨٨ ، و من ثم يمكن حساب ع كالتالى :

$$2,33 = \frac{194,88}{36} = \epsilon$$

الحل اليدوى الثانى:

يمكن استخدام قانون الدرجات الخام مباشرة بدون حساب متوسط الدرجات أو انحرافات الدرجات عن المتوسط من خلال المعادلة (٥-١٣) كالتالى :

الخطوة الأولى : جدولة البيانات فى جدول تكرارى بسيط كالتالى :

س	ك
١١	٢
١٢	٧
١٣	٥
١٤	٨
١٥	٤
١٦	٣
١٧	٢
١٨	١
١٩	٤
المجموع	٣٦

الخطوة الثانية : إضافة ثلاثة أعمدة للجدول السابق أحدهما (ك س) و الثانى (س^٢) ،
و الثالث (ك س^٢) كالتالى:

س	ك	ك س	س ^٢	ك س ^٢
١١	٢	٢٢	١٢١	٢٤٢
١٢	٧	٨٤	١٤٤	١٠٠٨
١٣	٥	٦٥	١٦٩	٨٤٥
١٤	٨	١١٢	١٩٦	١٥٦٨
١٥	٤	٦٠	٢٢٥	٩٠٠
١٦	٣	٤٨	٢٥٦	٧٦٨
١٧	٢	٣٤	٢٨٩	٥٧٨
١٨	١	١٨	٣٢٤	٣٢٤
١٩	٤	٧٦	٣٦١	١٤٤٤
المجموع	٣٦	٥١٩		٧٦٧٧

الخطوة الثالثة : من الجدول السابق نجد أن : $\sum ك س = ٥١٩$ ، $\sum ك س^٢ = ٧٦٧٧$

كما أن $n = ٣٦$ و بالتالى من المعادلة (٥-١٣) نجد أن :

$$2.33 = \sqrt{\left(\frac{519}{36} \right) - \frac{7677}{36}} = 2.33$$

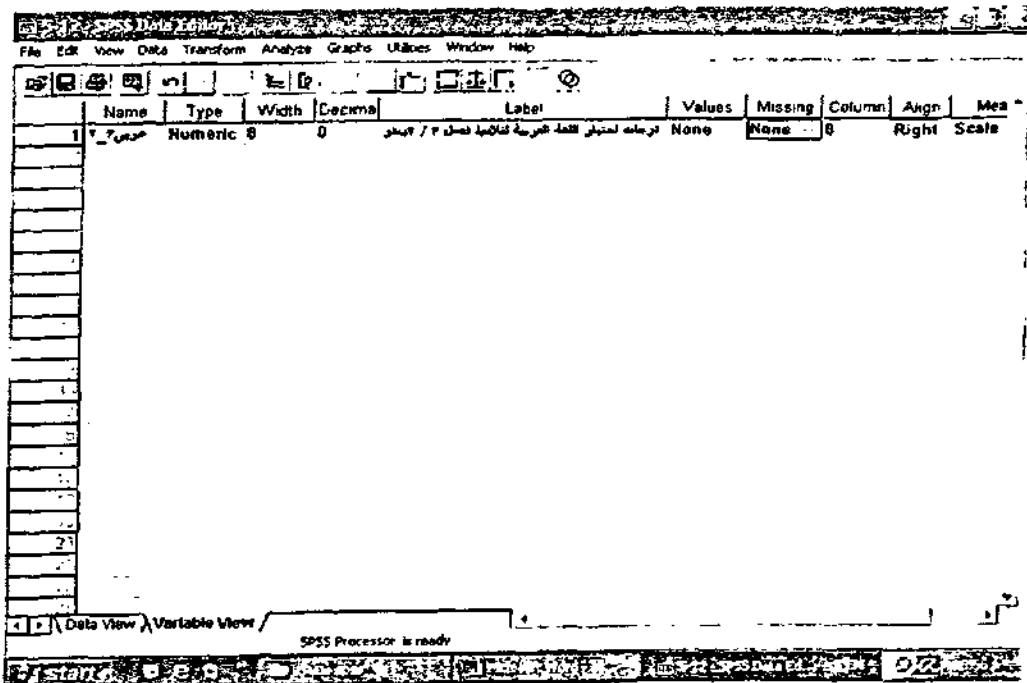
و هي نفس النتيجة المتحصل عليها بواسطة القانون السابق .

استخدام SPSS :

الخطوة الأولى : تحديد خصائص المتغير المطلوب التعرف على متوسط بياناته : وذلك بفتح

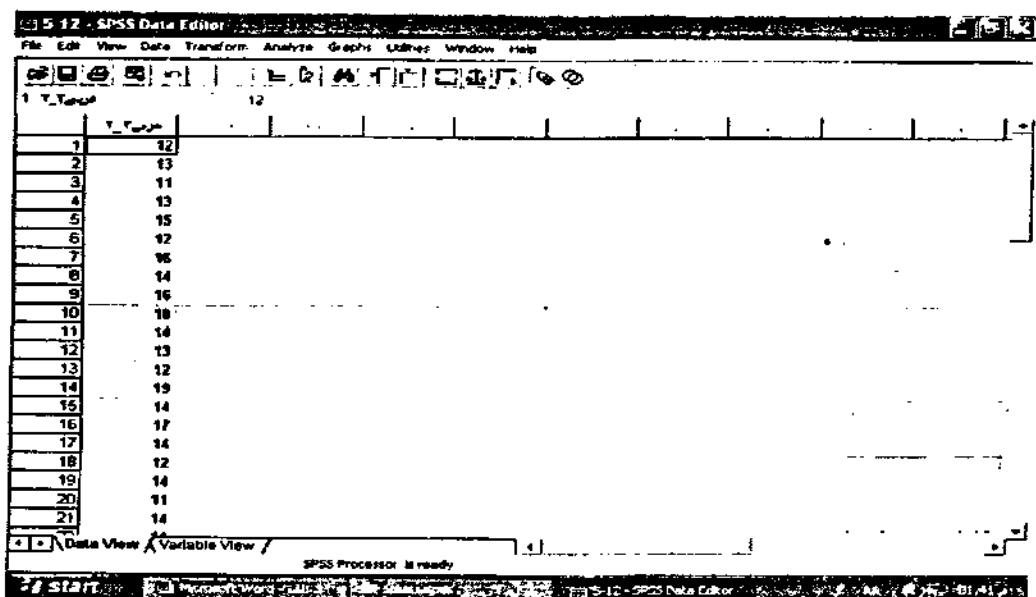
شاشة variable view و تحديد هذه الخصائص الموضحة أيضاً بالشاشة :

الاسم	النوع	حجم المتغير	الموضع المشربة	بطاقة المتغير	الأكواد	القيم القوية	عرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
عربي_٣_٢	رقمي	٨	لا يوجد	درجات اختبار اللغة العربية لتلاميذ فصل ٢/٣ بمدينة التحرير	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	متدرج

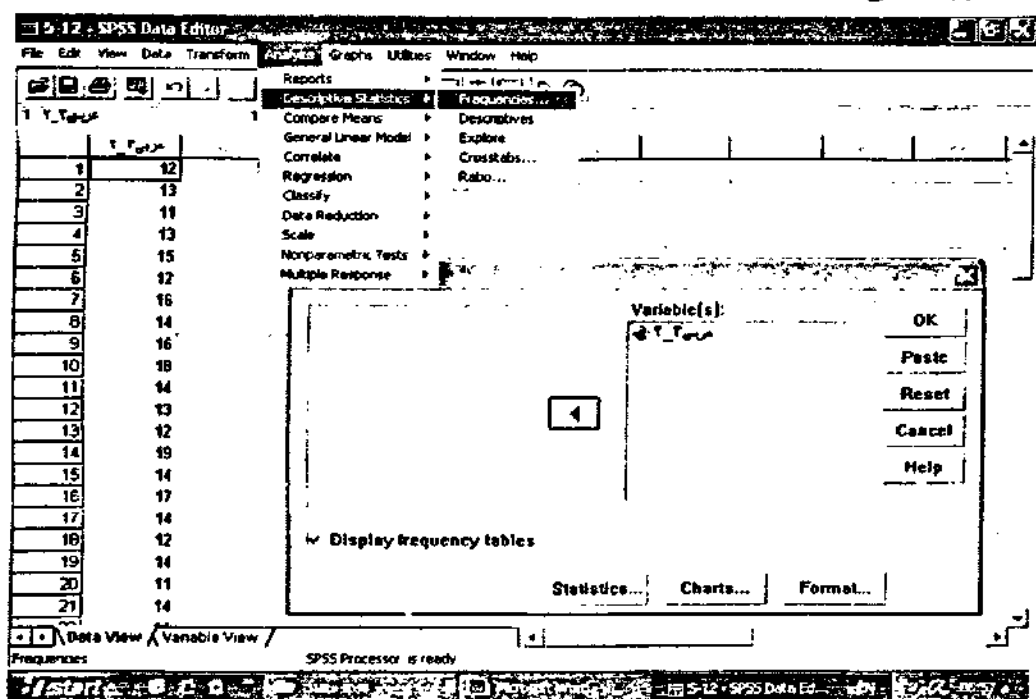


الخطوة الثانية : الانتقال إلى شاشة data view ، ثم كتابة البيانات الإحصائية في العمود

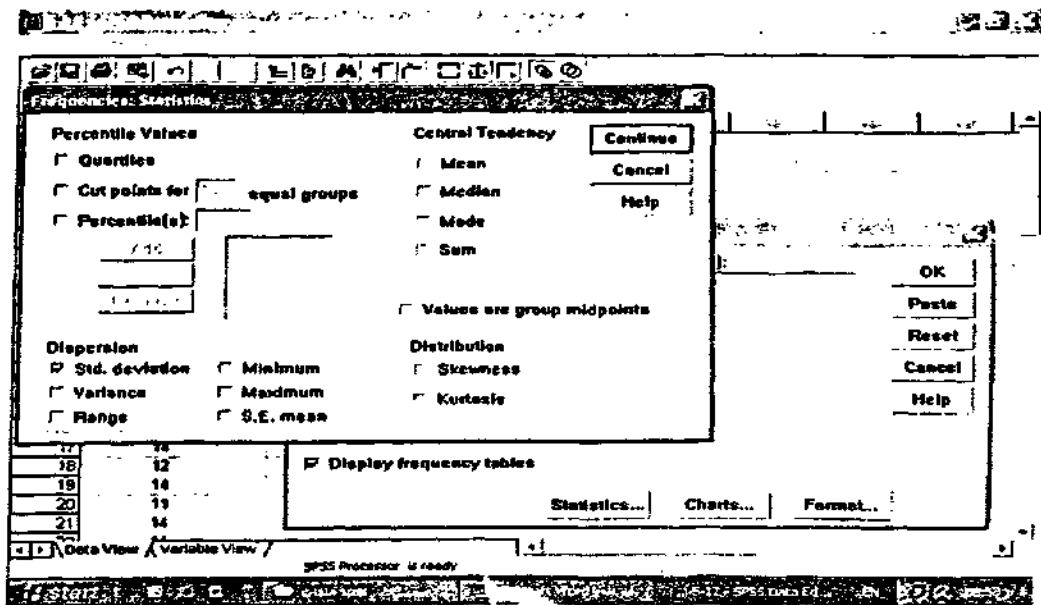
الخاص "عربي_٣_٢" كما هو موضح بالشكل:



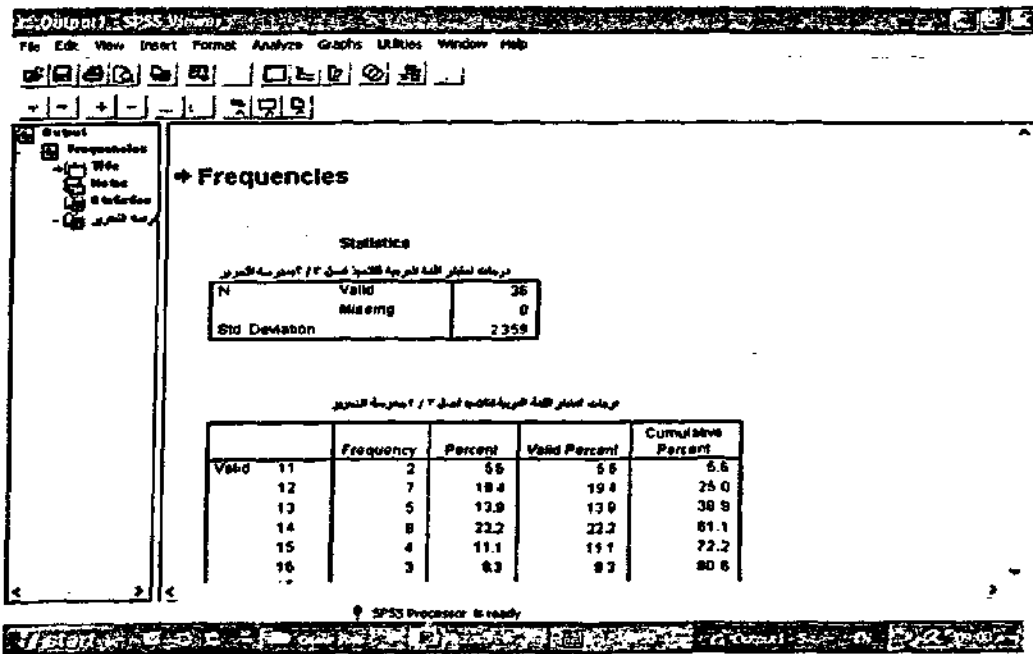
الخطوة الثالثة : من سطر الأوامر *analyze* نختار الأمر *descriptive statistics* ثم الأمر الفرعي *frequencies* سيظهر مربع حوار ندرج متغير البيانات "عربي_٢" إلى الربع المجاور المسمى *variable(s)* كما بالشكل :



الخطوة الرابعة : بعد الضغط على الزرار *statistics* سيظهر مربع حوار، نتأكد من اختيار الإحصاءة *std. deviation* بمعنى الانحراف المعياري و ذلك بالضغط بالماوس أمامها كما بالشكل :



الخطوة الخامسة: نضغط على الزر *continue* سيختفى مربع الحوار الفرعي ويظل مربع الحوار الأصلي موجوداً ، ثم يتم الضغط على الزر *ok* لنحصل على الانحراف المعياري للبيانات كما بالشكل التالي:



تدريب

قارن بين الطريقة اليدوية و طريقة SPSS ، وفسر قيمة الانحراف المعياري المتحصل عليها تربوياً

ب-٢: الانحراف المعياري للبيانات ذات القيم المختلفة كثيرة العدد : و هي البيانات (كما سلف ذكره مراراً) التي يتم جدولتها في جدول تكرارى مبوب، وهناك قانونان يستخدمان لحساب الانحراف المعياري لهذه النوعية من البيانات كالتالى:

$$ع = \sqrt{\frac{\text{مج ك ص}^2}{ن} - \left(\frac{\text{مج ك ص}}{ن}\right)^2} \dots (١٤-٥)$$

حيث: ص منتصفات الفئات ، و التي تحدثنا عنها في مواضع سابقة من هذا الكتاب ، ك التكرار ، ن العدد الكلى للبيانات .

$$أو : ع = \sqrt{\frac{\text{مج ك}^2 (ح)}{ن} - \left(\frac{\text{مج ك} (ح)}{ن}\right)^2} \dots (١٥-٥)$$

حيث: ح' الانحرافات الفرضية للفئات ، و الذى تحدثنا عنه في مواضع سابقة من هذا الكتاب ، ك التكرار ، ن العدد الكلى للبيانات .

و يمكن معرفة كيفية حساب الانحراف المعياري بالقانونين السابقين و كذلك باستخدام برنامج SPSS من خلال المثال التالى :

مثال (١٢-٥) : قام باحث بتطبيق اختبار فى الكفاءة الذاتية ذى الدرجة الكلية ٥٠ على عينة من معلمى المرحلة الابتدائية عددهم ٣٩ معلماً و كانت درجاتهم موزعة كالتالى:

٣٣-٢٧-٤٢-٣٠-٤٢-٤٠-٤٥-٣٥-٣٦-٢٥-٤٨-٣٧-٤٤-٣٥-٣٩-٤٣-٢٩-٣٧-٤٢
٣٨-٢١-٣٠-٣٥-٣١-٢٦-٣٨-٣٧-٤٩-٣٤-٣٥-٢٨-٢٢-٣٩-٢٩-٣٠-٣٤-٢٠-٣٨
٣٧

و المطلوب حساب الانحراف المعياري لهذه البيانات

الطريقة اليدوية الأولى :

البيانات السابقة تحتوى على ٢٤ قيمة مختلفة و بالتالى عدد القيم المختلفة كبير لأنه أكبر من ٢٠ ، و من ثم فلنكن نتعامل معها إحصائياً لحساب الانحراف المعياري يتم تنظيمها في جدول تكرارى مبوب للفئات طبقاً للخطوات التالية :

الخطوة الأولى : جدولة البيانات السابقة في جدول تكرارى مبوب :

الدرجات	ك
٢٢-٢٠	٣
٢٥-٢٣	١
٢٨-٢٦	٣
٣١-٢٩	٦
٣٤-٣٢	٣
٣٧-٣٥	٩
٤٠-٣٨	٦
٤٣-٤١	٤
٤٦-٤٤	٢
٤٩-٤٧	٢
المجموع	٣٩

الخطوة الثانية : يتم إضافة ٤ أعمدة للجدول السابق أحدهما يمثل ص و التى ترمز لمتصف كل فئة ، و العمود الثانى يمثل حاصل ضرب ك فى ص (ك ص) ، و العمود الثالث يمثل مربع ص (ص^٢) ، و العمود الرابع يمثل حاصل ضرب ك فى ص^٢ (ك ص^٢)

كالتالى :

الفئات	ك	ص	ك ص	ص ^٢	ك ص ^٢
٢٢-٢٠	٣	٢١	٦٣	٤٤١	١٣٢٣
٢٥-٢٣	١	٢٤	٢٤	٥٧٦	٥٧٦
٢٨-٢٦	٣	٢٧	٨١	٧٢٩	٢١٨٧
٣١-٢٩	٦	٣٠	١٨٠	٩٠٠	٥٤٠٠
٣٤-٣٢	٣	٣٣	٩٩	١٠٨٩	٣٢٦٧
٣٧-٣٥	٩	٣٦	٣٢٤	١٢٩٦	١١٦٦٤
٤٠-٣٨	٦	٣٩	٢٣٤	١٥٢١	٩١٢٦
٤٣-٤١	٤	٤٢	١٦٨	١٧٦٤	٧٠٥٦
٤٦-٤٤	٢	٤٥	٩٠	٢٠٢٥	٤٠٥٠
٤٩-٤٧	٢	٤٨	٩٦	٢٣٠٤	٤٦٠٨
المجموع	٣٩		١٣٥٩		٤٩٢٥٧

الخطوة الثالثة: من الجدول السابق نجد أن : مج ك ص = ١٣٥٩ ، مج ك ص^٢ = ٤٩٢٥٧
كما أن ن = ٣٩ وبالتالي وبالتعويض فى قانون الانحراف المعيارى رقم (٥-١٤) نجد أن

$$s = \sqrt{\left(\frac{1359}{39} \right) - \frac{49257}{39}} = 6.98$$

وبالتالى فان قيمة الانحراف المعيارى تساوى ٦,٩٨ .

الطريقة اليدوية الثانية :

رأينا كثرة العمليات الحسابية و الأرقام المستخدمة فى الطريقة السابقة و التى تمثل صعوبة لمستخدمها كما أنها عرضة للأخطاء و لذلك فإن القانون الثانى (٥-١٥) لحساب الانحراف المعيارى يعد طريقة مختصرة و يتجنب إجراء العمليات الحسابية المعقدة و خطوات حساب الانحراف المعيارى بالطريقة المختصرة كالتالى:

الخطوة الأولى: تحويل البيانات المدرجة فى التوزيع إلى جدول توزيع تكرارى مبوب

كما بالشكل :

الدرجات	ك
٢٢-٢٠	٣
٢٥-٢٣	١
٢٨-٢٦	٣
٣١-٢٩	٦
٣٤-٣٢	٣
٣٧-٣٥	٩
٤٠-٣٨	٦
٤٣-٤١	٤
٤٦-٤٤	٢
٤٩-٤٧	٢
المجموع	٣٩

الخطوة الثانية: يتم إضافة ٤ أعمدة للجدول السابق أحدهما يمثل ح⁻ و التى ترمز إلى الانحراف الفرضى و العمود الثانى يمثل حاصل ضرب ك فى ح⁻ (ك ح⁻) ، و العمود الثالث يمثل مربع ح⁻ (ح⁻)^٢ ، و العمود الرابع يمثل حاصل ضرب ك فى (ح⁻)^٢

[ك (ح)'] كالتالي:

الفئات	ك	ح	ك ح	(ح)	ك (ح)
٢٢-٢٠	٣	٥-	١٥-	٢٥	٧٥
٢٥-٢٣	١	٤-	٤-	١٦	١٦
٢٨-٢٦	٣	٣-	٩-	٩	٢٧
٣١-٢٩	٦	٢-	١٢-	٤	٢٤
٣٤-٣٢	٣	١-	٣-	١	٣
٣٧-٣٥	٩	صفر	صفر	صفر	صفر
٤٠-٣٨	٦	١+	٦+	١	٦
٤٣-٤١	٤	٢+	٨+	٤	١٦
٤٦-٤٤	٢	٣+	٦+	٩	١٨
٤٩-٤٧	٢	٤+	٨+	١٦	٣٢
المجموع	٣٩		١٥-		٢١٧

الخطوة الثالثة: من الجدول السابق نجد أن : مج ك ح = ١٥- ، مج ك (ح) = ٢١٧ كما

$$\text{أن : ن} = ٣٩, \text{ و ف} = ٣ \text{ إذا : ع} = ٣ \times \left(\frac{١٥-}{٣٩} \right) - \frac{٢١٧}{٣٩} = ٦,٩٨$$

وبالتالي فإن قيمة الانحراف المعياري تساوي ٦,٩٨

وهي نفس القيمة المتحصل عليها بطريقة منتصفات الفئات .

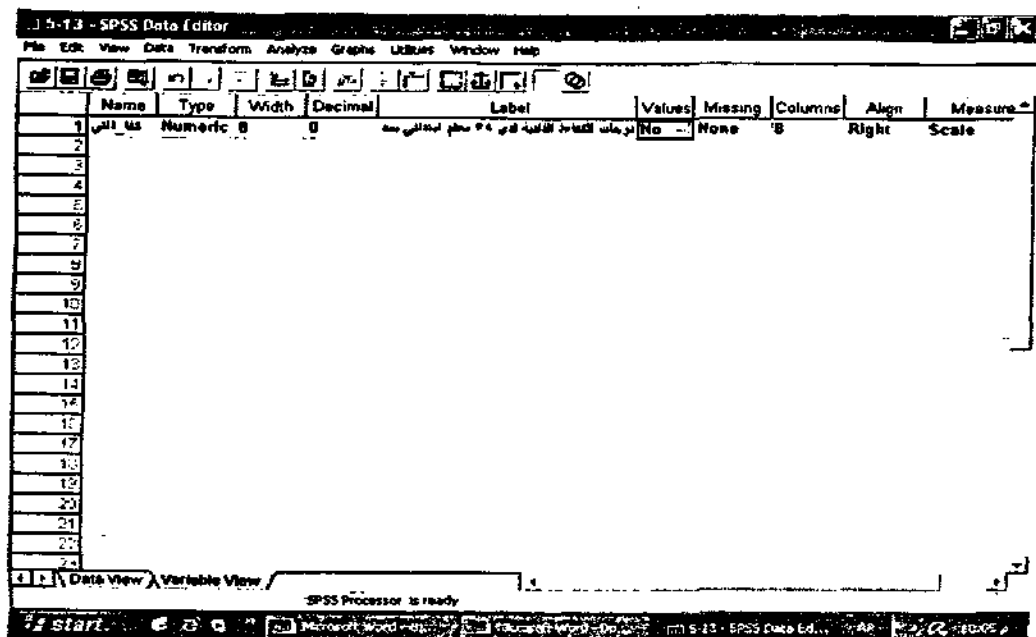
استخدام SPSS :

الخطوة الأولى : تحديد خصائص المتغير المطلوب التعرف على الانحراف المعياري

لبيناته ، وذلك بفتح شاشة *variable view* وتحديد هذه الخصائص الموضحة أيضاً

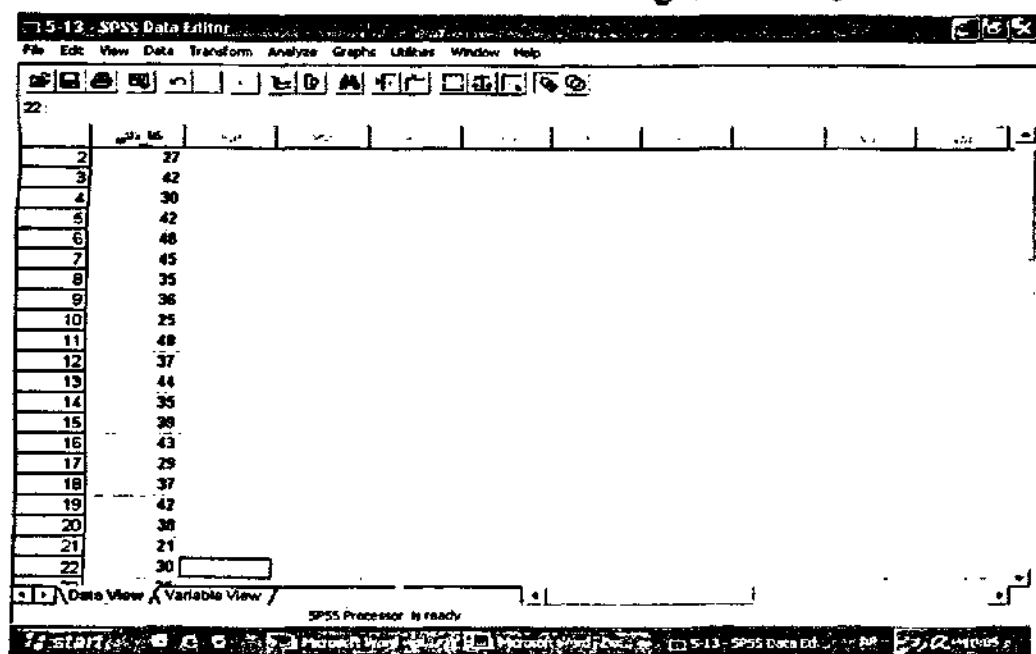
بالشاشة :

الاسم	النوع	حجم المتغير	الموضع العشرية	بنقاية المتغير	الأكواد	القيم المقبولة	عرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
كفا ذاتي	رقمي	٨	لا يوجد	درجات الكفاءة الذاتية لدى ٣٩ معلم ابتدائي بمدرسة النخبة	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	مترج



الخطوة الثانية : الانتقال إلى شاشة *data view* ، ثم كتابة البيانات الإحصائية في العمود

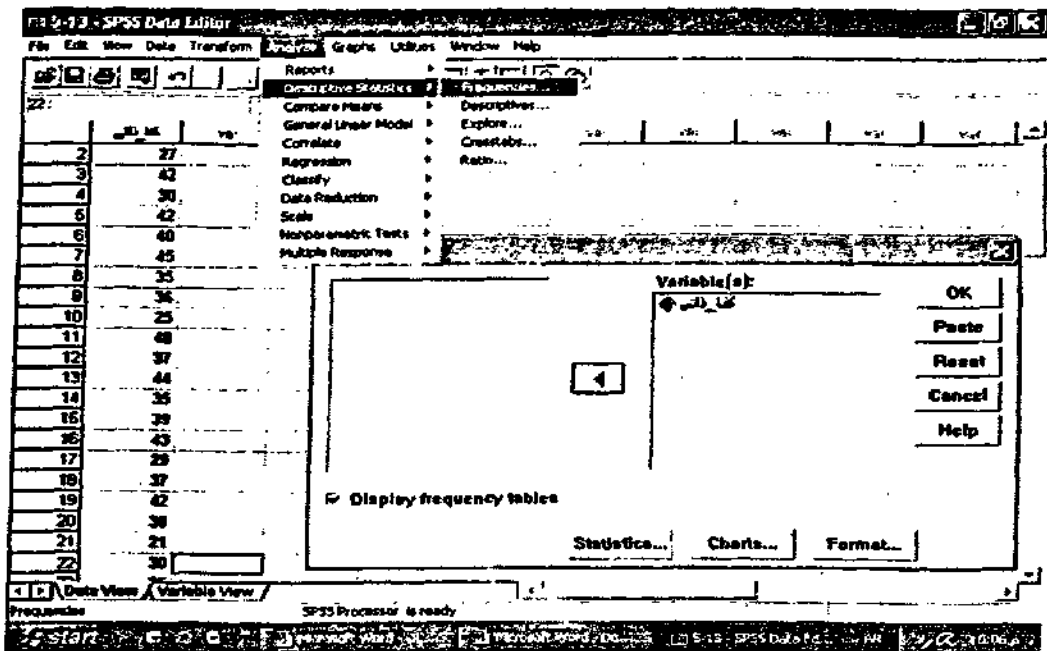
الخاص "كفا_ذاتي" كما هو موضح بالشكل :



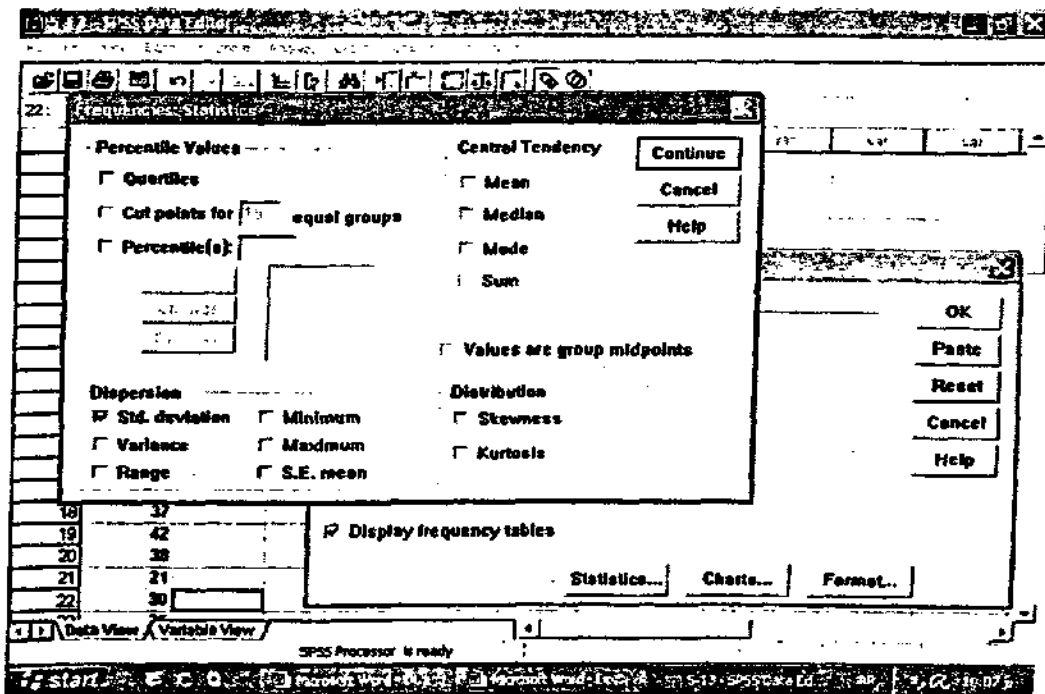
الخطوة الثالثة : من سطر الأوامر *analyze* نختار الأمر *descriptive statistics* ثم الأمر

الفرعي *frequencies* سيظهر مربع حوار ندرج متغير البيانات "كفا_ذاتي" إلى الربع

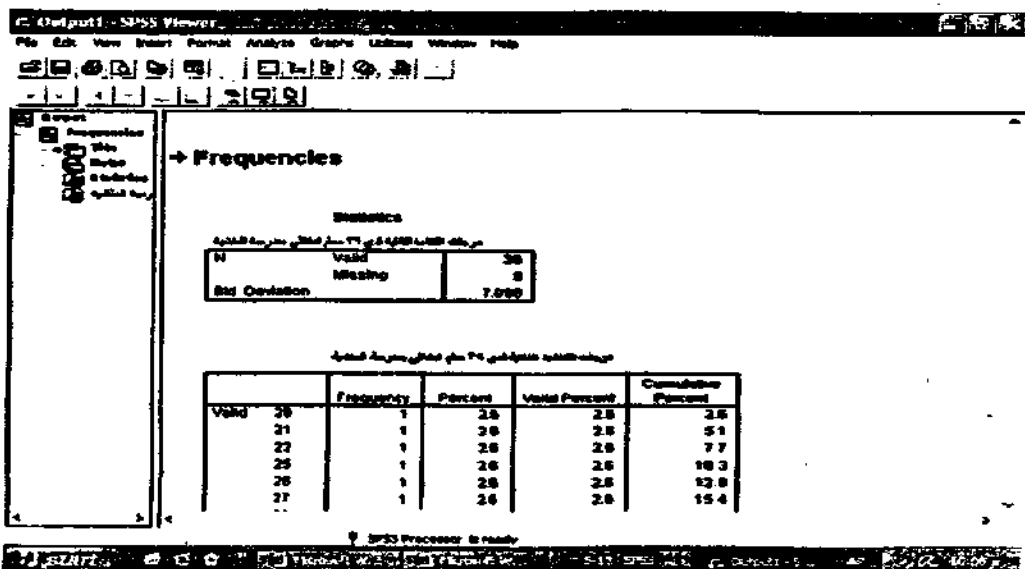
المجاور المسمى *variable(s)* كما بالشكل :



الخطوة الرابعة: بعد الضغط على الذرار *statistics* سيظهر مربع حوار، نتأكد من اختيار الإحصاءة *std. deviation* بمعنى الانحراف المعياري و ذلك بالضغط بالماوس أمامها كما بالشكل:



الخطوة الخامسة: نضغط على الذرار *continue* سيختفي مربع الحوار الفرعي و يظل مربع الحوار الأصلي موجوداً ، ثم يتم الضغط على الذرار *ok* لنحصل على الانحراف المعياري للبيانات كما بالشكل التالي:



مقارنة الطريقتين اليدويتين بطريقة SPSS : يلاحظ من الشكل السابق أن قيمة الانحراف المعياري تساوي ٧,٠٩ ، وهي قيمة قريبة جداً من القيمة المتحصل عليها يدوياً (٦,٩٨) فالفرق ٠,١١ وهو فرق ضئيل ولعل هناك سببان لعدم تطابق بين القيمة المتحصل عليها بأى من الطريقتين اليدويتين من جانب (٦,٩٨) ، وطريقة SPSS من جانب آخر (٧,٠٩) أولهما هو أن برنامج SPSS يتعامل مع درجات الحرية (ن-١) وليس عدد البيانات (ن) فى أى قانون يستخدم لحساب الانحراف المعياري كما سبق و أوضحنا ، و السبب الثانى هو أن الطرق اليدوية التى تتعامل مع بيانات مبوبة تكون طرق تقريبية لأنها تتعامل مع فئات للدرجات وليس الدرجات مباشرة

التفسير التربوي لقيمة الانحراف المعياري الناتج النتيجة تشير إلى أن الانحراف المعياري لدرجات الكفاءة الذاتية لدى معلمى المرحلة الابتدائية البالغ عددهم (٣٩) بمدرسة النشوية يساوى (٧) تقريباً وهي قيمة كبيرة للانحراف المعياري لأنها بعيدة عن الصفر و تدل على وجود تشتت كبير فى الدرجات بما يعنى وجود تباعد بين المعلمين فى درجات شعورهم بالكفاءة الذاتية وقدرتهم على التدريس و التعامل مع التلاميذ ، فهناك معلمون ذوو خبرة نجد أن كفاءتهم الذاتية مرتفعة ، وهناك معلمون مبتدئون نجد أن إحساسهم بقدرتهم على التدريس و التعامل مع التلاميذ منخفض ، و من ثم فهناك فروق فردية كبيرة بين المعلمين داخل المدرسة و هنا يجب على المسئول فى المدرسة تقليل هذه الفجوة بين المعلمين بأن يساعد المعلم ذو الخبرة زميله المبتدئ ، كما يتم تبادل الخبرات و الآراء بين كافة المعلمين حتى يكون كل المعلمين فى المدرسة أو معظمهم على الأقل على درجة مرتفعة من الكفاءة الذاتية بما ينعكس إيجابياً على أداء التلاميذ فى المدرسة .

ثالثاً : مقاييس العلاقة:

عندما نحصل على بيانات كمية تعبر عن متغير ما و ليكن التحصيل أو الاستعداد الدراسي أو العمر أو الذكاء أو أى متغير آخر فإننا نحتاج إلى معرفة النزعة المركزية لهذه البيانات الكمية و هو ما يطلق عليه المستوى العام و الذى يمكن حسابه بواسطة المتوسط أو الوسيط أو المنوال ، كما أننا نحتاج إلى معرفة مدى تشتت هذه البيانات أى مدى تقاربها أو تباعدها من بعضها البعض و الذى يمكن حسابه بواسطة مقاييس التشتت و من أهم هذه المقاييس الانحراف المعياري ، أيضاً نحتاج فى تفسير البيانات إلى معرفة العلاقة أو الارتباط *correlation* بين المتغير الذى تعكسه هذه البيانات و متغير آخر مقاس ، فالمعلم مثلاً يحتاج إلى معرفة ارتباط دافع تلاميذه للتعلم (المتغير الأول) بتحصيلهم (المتغير الثانى) و مدير المدرسة مثلاً يحتاج إلى معرفة ارتباط رضا المعلم المهني (المتغير الأول) بكفائته الذاتية (المتغير الثانى) و هكذا .

و الأساس فى حساب الارتباط هو وجود قائمتين من الدرجات أو البيانات و هذا يمكن أن يتم بأن تكون درجات المتغيرين لنفس العينة من الأفراد بمعنى أن يكون كل فرد له زوج من البيانات أحدهما للمتغير الأول و الآخر للمتغير الثانى ، فمثلاً عند حساب معامل ارتباط الذاكرة البصرية بالتحصيل لدى التلاميذ فإن كل تلميذ يكون له درجتان درجة فى الذاكرة البصرية و درجة فى التحصيل ، كما يمكن وجود قائمتين من الدرجات من متغير واحد و لكن على عينتين مختلفتين ، أو متغيرين على عينتين مختلفتين و لكن فى الحالتين الأخيرتين لابد أن يكون هناك نوع من الارتباط السيكولوجى أو الطبيعى أو الوظيفى بين أفراد العينتين و لكن فى هذه الحالة قد نقابل مشكلة اختلاف عدد الأفراد فى العينتين و حيث أن معامل الارتباط يتم بين بيانات متناظرة فى أزواج حيث كل بيان فى مجموعة يقابله بيان مناظر فى مجموعة أخرى لذلك يمكن التغلب على هذه المشكلة باستخدام المتوسط و الذى يعتبر تمثيل جيد لعدد من القيم و لعل الأمثلة الآتية توضح ذلك :

• عند حساب معامل الارتباط بين القدرة التذكيرية و الابتكار لدى مجموعة من طلاب الصف الثانى الثانوى هنا ستصبح المهمة سهلة ، فكل طالب سيصبح له درجتان إحداها فى القدرة التذكيرية و الأخرى فى الابتكار و يمكن بإحدى الطرق التى سنعرفها بعد قليل إيجاد معامل الارتباط بين المتغيرين .

• عند حساب معامل الارتباط بين ذكاء الآباء و تحصيل أبنائهم هنا متغيرين لعينتين مختلفتين فالعينة الأولى تمثل الآباء و العينة الثانية تمثل الأبناء و لكن وجود نوع من الارتباط الطبيعى بين أفراد العينتين يجعل حساب معامل الارتباط بين متغير ما لأحدهما و متغير ما للآخر أمراً منطقياً و هنا يتم قياس الذكاء للآباء و سردها فى قائمة و ليكن ١٠ قيم للذكاء مقابلة ل ١٠ آباء و هذه تمثل درجات المتغير الأول، أما درجات المتغير الثانى و هى تحصيل أبنائهم فيمكن سردها بحساب متوسط تحصيل أبناء كل أب و فى هذه الحالة يكون لدينا قائمتين من الدرجات أحدهما لذكاء الآباء و الآخر لتحصيل أبنائهم(كل قيمة عبارة عن متوسط تحصيل الأبناء لكل أب) ، و بذلك يمكن حساب معامل الارتباط بسهولة .

• عند حساب معامل الارتباط بين الكفاءة الذاتية للمعلم و التوافق الاجتماعى لدى تلاميذه هنا متغيرين لعينتين مختلفتين فالعينة الأولى تمثل المعلمين و العينة الثانية تمثل تلاميذه و لكن وجود نوع من الارتباط السيكلوجى بين أفراد العينتين يجعل حساب معامل الارتباط بين متغير ما لأحدهما و متغير ما للآخر أمراً منطقياً و هنا يتم قياس الكفاءة الذاتية للمعلمين و سردها فى قائمة و ليكن ٢٠ قيمة للكفاءة الذاتية مقابلة ل ٢٠ معلم و هذه تمثل درجات المتغير الأول أما درجات المتغير الثانى و هو التوافق الاجتماعى لدى تلاميذه فيمكن سردها بحساب متوسط التوافق الاجتماعى لتلاميذ كل معلم و فى هذه الحالة يكون لدينا قائمتين من الدرجات أحدهما للكفاءة الذاتية للمعلم و الآخر للتوافق الاجتماعى لدى تلاميذه و بذلك يمكن حساب معامل الارتباط بسهولة ، و هناك مثال يوضح ذلك عند توضيح أسلوب تحليل

المسار الذى يعتمد على معامل الارتباط وتحديدًا معامل ارتباط بيرسون (و هو المثال المقتبس من رسالة الدكتوراة الخاصة بالمؤلف) .

• عند حساب معامل الارتباط بين الالتزام المهني لدى مديري المدارس و الالتزام المهني لدى معلميهـم هنا متغير وحيد لعينتين مختلفتين فالعينة الأولى تمثل المديرين و العينة الثانية تمثل المعلمين و لكن وجود نوع من الارتباط الوظيفي بين أفراد العينتين يجعل حساب معامل الارتباط بين متغير ما لأحدهما و متغير ما للآخر أمراً منطقياً و هنا يتم قياس الالتزام المهني لمديري المدارس و سرده فى قائمة و ليكن ٢٠ قيمة للالتزام المهني مقابلة ل ٢٠ مدير و هذه تمثل درجات المتغير الأول أما درجات المتغير الثانى و هو الالتزام المهني لدى معلميهـم فيمكن سرده بحساب متوسط الالتزام المهني لعلمى كل مدير مدرسة و فى هذه الحالة يكون لدينا قائمتين من الدرجات أحدهما للالتزام المهني للمديرين و الآخر للالتزام المهني لدى معلميهـم و بذلك يمكن حساب معامل الارتباط بسهولة .

• و قد لا نحتاج إلى حساب المتوسط عندما يكون قيمة فى عينة يقابله قيمة وحيدة فى العينة الأخرى مثل حساب معامل الارتباط بين ذكاء أبناء العم ، أو معامل الارتباط بين أسلوب تفكير الأصدقاء أو بين القدرة على حل المشكلات لدى الأزواج (و ضح ذلك ؟) .

حدود معامل الارتباط:

يقاس معامل الارتباط بمقياس إحصائي يسمى معامل الارتباط و يرمز له بالرمز (ر) ، وأقصى قيمة لمعامل الارتباط و التى لا يمكن أن يزيد عليها بأى صورة من الصور هى (١+) ، كما أن أقل قيمة لمعامل الارتباط و التى لا يمكن أن ينقص عنها بأى صورة من الصور (١-) ، و فى الغالب تكون قيمة معامل الارتباط قيمة محصورة بين ١+ و ١- و خاصة فى المجال السيكلوجى بمعنى أن معامل الارتباط فى الغالب يكون كسر موجب أو كسر سالب أما وصول معامل الارتباط إلى القيمتين المطلقتين ١+ و ١-

و ١- لا يتم إلا فى الظواهر الطبيعية فقط و فيما يلى عرض القيم المختلفة المحتملة لمعامل الارتباط :

- $r=+1$ بمعنى أن العلاقة موجبة دائماً بين المتغيرين و هذا يعنى أن الزيادة فى المتغير الأول يقابلها دائماً زيادة فى المتغير الثانى ، و هذا لا يحدث إلا فى المجال الطبيعى فقط مثل العلاقة بين لزوجة الغاز و درجة حرارته حيث تزداد لزوجة الغازات بارتفاع درجة الحرارة دائماً .
- $0.69 < r < +1$ بمعنى أن العلاقة جزئية موجبة بين المتغيرين مثل القيم ٠,٦٩ ، ٠,٧٨ ، ٠,٤٥ ، و هكذا فجميع هذه القيم لمعاملات الارتباط قيم جزئية موجبة ، و هذا يعنى أن الزيادة فى المتغير الأول يقابلها زيادة فى المتغير الثانى إلا أن ذلك لا يحدث بصورة دائمة فقد يزداد المتغير الأول دون حدوث زيادة فى المتغير الثانى أو حدوث نقصان له ، و هذا لا يحدث إلا فى المجال الإنسانى فقط مثل العلاقة بين درجات الطالب فى الثانوية العام و درجاته فى الجامعة فمع ارتفاع درجة الطالب فى الثانوية العامة يزداد تحصيله الجامعى إلا أن ذلك لا يحدث بصورة دائمة فقد تكون درجة طالب مرتفعة فى الثانوية العامة و لكن ينخفض تحصيله الجامعى و العكس صحيح
- $r=0$ صفراً بمعنى وجود علاقة صفرية بين المتغيرين فأى تغير فى أحد المتغير لا يتأثر من قريب و لا من بعيد بالتغير فى المتغير الآخر و هذا يحدث فى المتغيرات غير المرتبطة ببعضها البعض مثل العلاقة بين وزن الفرد و حب الاستطلاع ، و أحياناً تكون قيمة معامل الارتباط أكبر من الصفر أو أصغر من الصفر و مع ذلك يطلق على العلاقة أنها صفرية و هذا ما سنذكره عند شرح دلالة معامل الارتباط .
- $r < -1$ بمعنى أن العلاقة جزئية سالبة بين المتغيرين مثل القيم -٠,٥٦ ، -٠,٨٩ ، -٠,٢٩ ، و هكذا فجميع هذه القيم لمعاملات الارتباط قيم جزئية سالبة ، و هذا يعنى أن الزيادة فى المتغير الأول يقابلها نقص فى المتغير الثانى

إلا أن ذلك لا يحدث بصورة دائمة فقد يزداد المتغير الأول دون حدوث نقصان في المتغير الثانى أو حدوث زيادة له ، وهذا لا يحدث إلا فى المجال الانسانى فقط مثل العلاقة بين الذكاء الاجتماعى و الاضطرابات النفسية فمع ارتفاع درجة الذكاء الوجدانى تتناقص حدة الاضطرابات النفسية إلا أن ذلك لا يحدث بصورة دائمة فقد يكون هناك ارتفاع فى درجة الذكاء الوجدانى ولكن مع ذلك تظهر بعض الاضطرابات النفسية لدى الفرد والعكس صحيح .

- $r = -1$ بمعنى أن العلاقة سالبة دائماً بين المتغيرين وهذا يعنى أن الزيادة فى المتغير الأول يقابلها دائماً نقصان فى المتغير الثانى ، وهذا لا يحدث إلا فى المجال الطبيعى فقط مثل العلاقة بين الضغط والحجم فكلما زاد الضغط تناقص الحجم .

و لكن ما هى المقاييس الإحصائية التى يمكن استخدامها للتعرف على العلاقة بين متغيرين؟

ملاحظة

هناك العديد من المقاييس الإحصائية التى من الممكن استخدامها للتعرف على العلاقة بين متغيرين ، و لكن فضل المؤلف تناول أكثر هذه المقاييس شيوعاً واستخداماً ، واختيار هذه المقاييس فى المعالجة الإحصائية يتوقف على طبيعة البيانات كما سنرى فى الأمثلة التالية :

١- معامل الارتباط التتابعى لبيرسون (بيرسون):

متى أستخدام بيرسون ؟

أ- عندما تكون بيانات المتغيرين ذات مدلول كمى ، مثل درجات التحصيل ، الذكاء ، الطول ، القدرة التذكرية ، فالدرجة على أى متغير من هذه المتغيرات لها مدلول كمى ، و لكن متغيرات مثل أرقام التليفونات ، أو أرقام الجلوس أو نوع المعلمين (ذكر-أنثى) ، هذه المتغيرات لا يمكننى أن أستخدام معها بيرسون .

ب- يرتبط بالشرط السابق أن يكون مستوى القياس فى كلا المتغيرين من النوع المسافى

جـ- العلاقة بين المتغيرين خطية (و هو شرط أساسي لاستخدام بيرسون) .

و هناك صيغ مختلفة لهذا المعامل منها ما يعتمد على الدرجات المعيارية للمتغيرين أو على انحراف درجات كل متغير عن المتوسط أو على الدرجات الخام مباشرة و لكن أكثر هذه الصيغ استخداماً هي الصيغة التي تعتمد على الدرجات الخام مباشرة و صورتها كالتالي:

$$\text{بيرسون} = \frac{n \text{ مـ س ص} - \text{مـ س} \times \text{مـ ص}}{\sqrt{[n \text{ مـ س} - (\text{مـ س})^2] \times [n \text{ مـ ص} - (\text{مـ ص})^2]}} \quad \dots (١٦-٥)$$

حيث س ترمز إلى درجات المتغير الأول ، ص ترمز إلى درجات المتغير الثاني ، و ن ترمز إلى عدد أزواج الأرقام المتناظرة بين س و ص .

* دلالة معامل ارتباط بيرسون

ان الحكم على وجود علاقة ما بين متغيرين لا يتحقق مباشرة من خلال قيمة معامل الارتباط و لكن من خلال مدى الدلالة الإحصائية لهذا المعامل و معامل الارتباط الدال إحصائياً يعنى أن الارتباط بين المتغيرين يرجع إلى طبيعتهما وقبل شرح هذه النقطة نقسأل متى يكون معامل الارتباط دال إحصائياً ؟ يكون معامل الارتباط دال إحصائياً إذا كانت قيمته التي تم التوصل إليها (القيمة المحسوبة) أكبر من أو تساوى القيمة المقابلة لدرجات الحرية (ن-٢) فى الجدول الإحصائى الخاص بمعامل الارتباط و هو ما يسمى أحياناً جدول القيم الحرجة *critical values* لمعاملات ارتباط بيرسون ، حيث ن عدد أزواج البيانات التي تم حساب معامل الارتباط بينهما ، و العلاقة الدالة تعنى أن العلاقة بين المتغيرين ترجع إلى طبيعتهما فمثلاً عند وجود علاقة دالة بين الذكاء و القدرة الإبتكارية فهذا يرجع إلى أن كل من الذكاء و الابتكار يملكان فى طبيعتهما بعض الخصائص المشتركة التي جعلت بينهما علاقة دالة ، أما إذا كانت القيمة المحسوبة لمعامل الارتباط أقل من القيمة الجدولية تكون قيمة المعامل غير دالة إحصائية و حينئذ نحكم على وجود علاقة صغرية بين المتغيرين بمعنى عدم وجود علاقة بين المتغيرين ، فمثلاً عند وجود قدر ما غير دال

من الارتباط بين الطول و الذكاء مقداره ٠,٢١ فهذا يرجع لعدم وجود خصائص

مشتركة يمكن أن تربط بين هذين المتغيرين وهذا ما جعل العلاقة صفيرية أو غير دالة

و فيما يلي كيفية حساب ريسون يدويا وباستخدام spss :

مثال (١٤-٥) : أجرى باحث اختبارين على مجموعة من المفحوصين عددهم (١٤) مفحوصاً أحد الاختبارين يقيس الطلاقة الفكرية (س) ذى الدرجة الكلية (٢٠) ، و الاختبار الآخر يقيس القدرة التذكرية (ص) ذى الدرجة الكلية (٢٥) و درجات المفحوصين موضحة كالتالى:

المفحوصون	١	٢	٣	٤	٥	٦	٧	٨	٩	١٠	١١	١٢	١٣	١٤
س	٤	٩	٧	١٣	١٠	١٧	١٤	١١	١٥	١٨	٩	١٢	١٤	١٦
ص	١٠	١٢	٩	١١	٩	١٣	١٩	٢١	١٨	٢٣	١٢	١٤	١٣	٧

و المطلوب اختبار الفرض البحثى : توجد علاقة بين الطلاقة الفكرية و القدرة التذكرية

الطريقة اليدوية

ان بيانات كل من المتغيرين كمية و مستوى قياسهما مسافى ، كما أن العلاقة بين المتغيرين

تقترب من الخطية لذلك يمكننا تطبيق ريسون كالتالى :

تدريب

أثبت العلاقة الخطية بين المتغيرين السابقين فى ضوء ما درسته فى الفصل الثانى

الخطوة الأولى: سرد قائمتى المتغيرين فى عمودين (س) و (ص) و إضافة ٣ أعمدة إليهم

هى س^٢ ، ص^٢ ، س ص و إيجاد مجموع درجات كل عمود من الأعمدة الخمس كالتالى:

س	ص	س ^٢	ص ^٢	س ص
٤	١٠	١٦	١٠٠	٤٠
٩	١٢	٨١	١٤٤	١٠٨
٧	٩	٤٩	٨١	٦٣
١٣	١١	١٦٩	١٢١	١٤٣
١٠	٩	١٠٠	٨١	٩٠
١٧	١٣	٢٨٩	١٦٩	٢٢١
١٤	١٩	١٩٦	٣٦١	٢٦٦
١١	٢١	١٢١	٤٤١	٢٣١
١٥	١٨	٢٢٥	٣٢٤	٢٧٠
١٨	٢٣	٣٢٤	٥٢٩	٤١٤
٩	١٢	٨١	١٤٤	١٠٨
١٢	١٤	١٤٤	١٩٦	١٦٨
١٤	١٣	١٩٦	١٦٩	١٨٢
١٦	٧	٢٥٦	٤٩	١١٢
١٦٩	١٩١	٢٢٤٧	٢٩٠٩	٢٤١٦

الخطوة الثانية: بالتعويض من الجدول السابق في قانون بيرسون (5-16) حيث:

$$n = 14, \text{ مج س} = 169, \text{ مج ص} = 191, \text{ مج س}^2 = 2247, \text{ مج ص}^2 = 2909, \text{ مج س ص} = 2416$$

$$r_{ps} = \frac{191 \times 169 - 2416 \times 14}{\sqrt{[191(191) - 2909 \times 14] \times [169(169) - 2247 \times 14]}}$$

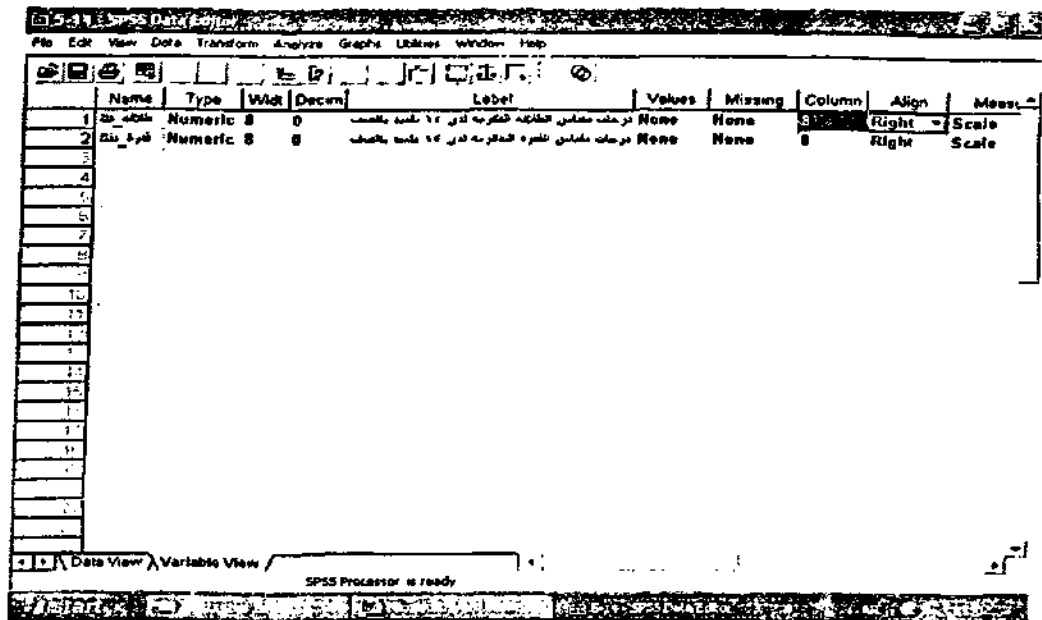
استخدام spss :

الخطوة الأولى: تحديد خصائص كل من المتغيرين المطلوب التعرف على معامل ارتباط

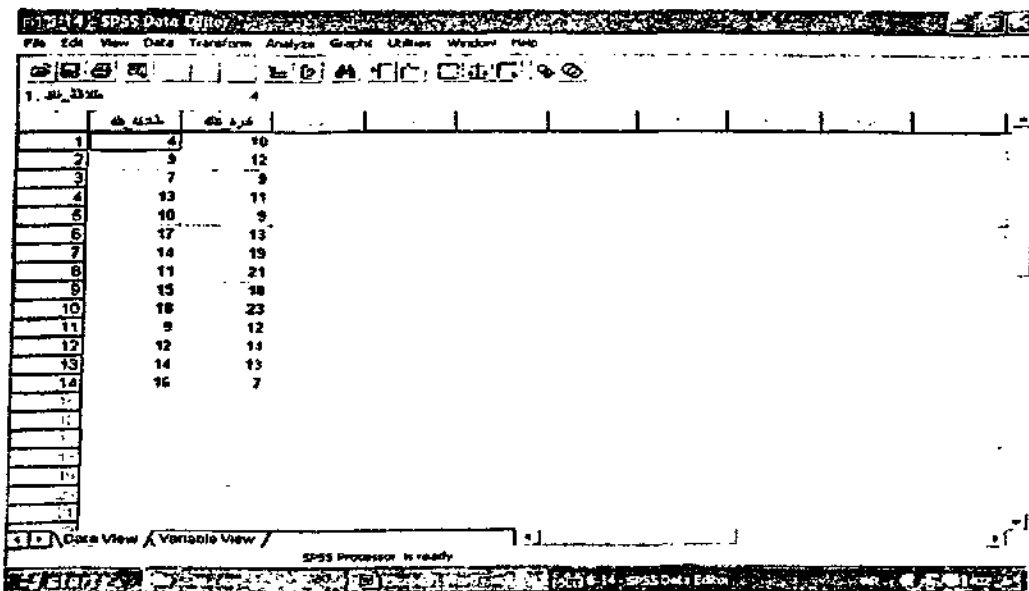
بيرسون بينهما ، وذلك بفتح شاشة *variable view* وتحديد هذه الخصائص و الموضحة

أيضاً بالشاشة :

الاسم	النوع	حجم المتغير	المواضع المشربة	بطاقة المتغير	الأكواد	القيم المقبولة	عرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
طلاقة_فك	رقمي	٨	لا يوجد	درجات مقياس الطلاقة الفكرية لدى ١٤ تلميذ بالصف الثاني الثانوي بمدرسة السلام	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	متدرج
قدرة_تذك	رقمي	٨	لا يوجد	درجات مقياس القدرة التذكرية لدى ١٤ تلميذ بالصف الثاني الثانوي بمدرسة السلام	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	متدرج

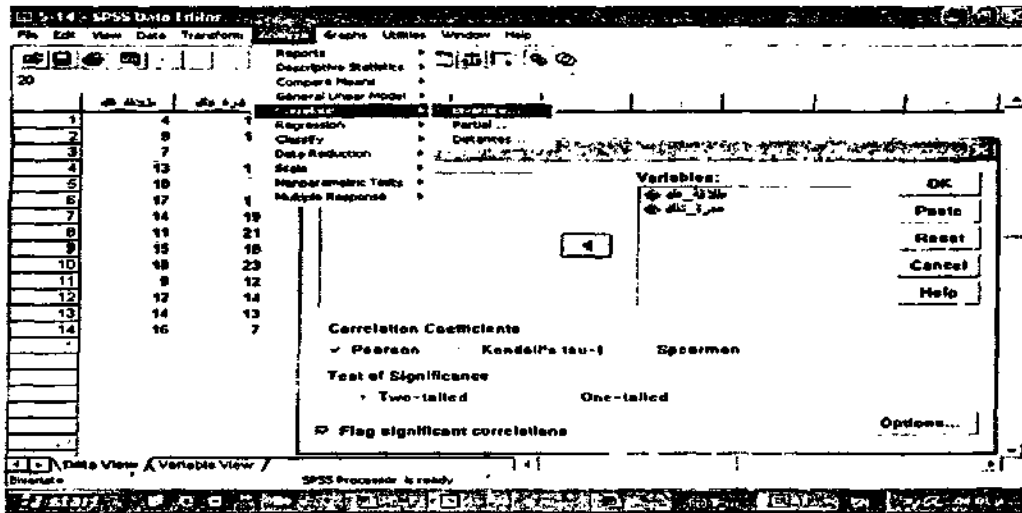


الخطوة الثانية : الانتقال إلى شاشة *data view* ، ثم كتابة البيانات الإحصائية في العمودين "طلاق_فك" ، "قدرة_تذك" كما هو موضح بالشكل :



الخطوة الثالثة : من سطر الأوامر *analyze* نختار الأمر *correlate* ثم الأمر الفرعي *bivariate* سيظهر مربع حوار ندرج متغيري البيانات "طلاق_فك" ، "قدرة_تذك" إلى المربع المجاور المسمى *variables* ، ثم نستقر على الاختيار *pearson* (وهو يعبر عن معامل الارتباط التتابعي لبيرسون) (وهو الاختيار الافتراضي)، وكذلك اختيار *flag significant correlations* للتعرف على مستوى دلالة العامل، كما أن هناك اختبار لدلالة

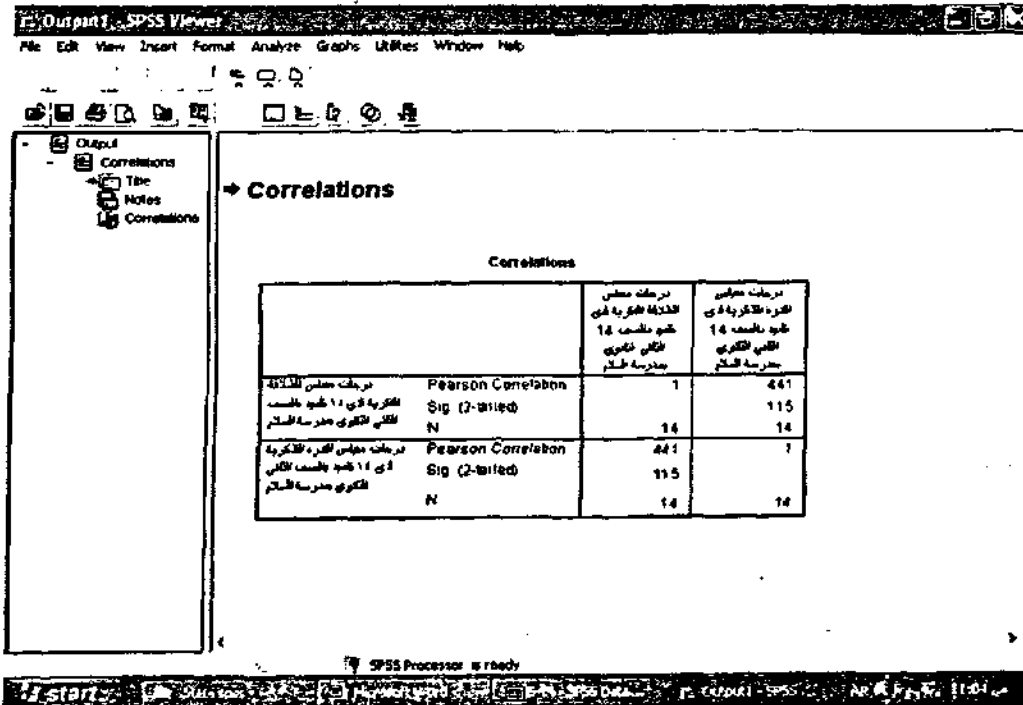
الطرفين *two-tailed* و دلالة الطرف الواحد *one-tailed* (سنستقر على دلالة الطرفين) (و)
هو الاختيار الافتراضي) كما بالشكل :



تدريب

متى نتعرف على دلالة بيرسون في اتجاه الطرف الواحد ، و متى نتعرف على دلالة في
اتجاه الطرفين

الخطوة الرابعة بعد الضغط على الدوار *ok* نحصل على قيمة بيرسون دلالة الإحصائية كما
بالشكل :



مقارنة الطريقة اليدوية بطريقة spss :

القيمة	الطريقة اليدوية	طريقة spss
٠,٤٤	٠,٤٤	٠,٤٤
الدالة	<ul style="list-style-type: none"> • بيرسون المحسوبة تساوى ٠,٤٤ . • بيرسون الجدولية (درجات حرية ١٢، دالة طرفين، مستوى ٠,٠١) = ٠,٦٦١ • بيرسون الجدولية (درجات حرية ١٢، دالة طرفين، مستوى ٠,٠٥) = ٠,٥٣٢ • إذا : بيرسون غير دالة . 	<ul style="list-style-type: none"> • منطقة الشك = ٠,١١٥ عند دالة الطرفين . • إذا : بيرسون غير دالة .
الفرض المصاغ	رفض الفرض الذى تمت صياغته "توجد علاقة بين طلاقة الفكرية و القدرة التذكرية"	

ملاحظة

عند عرض مستوى دلالة أى معامل إحصائى بواسطة برنامج spss يقوم البرنامج بعرض القيمة الاحتمالية للشك فى رفض الفرض الصفرى *rejecting null hypothesis* ، أى الشك فى قبول الفرض البديل ، و أعلى احتمالية شك يمكن التغاضى عنها فى البحوث النفسية هى (٠,٠٥) و لو زاد مستوى الشك على (٠,٠٥) سيزداد بالتالى مستوى شكنا فى رفض الفرض الصفرى أى سيزداد شكنا فى قبول الفرض البديل و بالتالى سنقبل الفرض الصفرى ، كما أننا عند تفسير الدلالة المعروضة نحولها إلى مستويى الدلالة المتعارف عليهما فى البحوث النفسية و التربوية وهما (٠,٠٥) أو (٠,٠١) ، فإذا كان مستوى الشك المعروض أعلى من (٠,٠٥) نقول أن النتيجة غير دالة ، و إذا كان مستوى الشك المعروض يساوى ٠,٠٥ حتى أعلى من ٠,٠١ نقول أن النتيجة دالة عند مستوى ٠,٠٥ ، و إذا كان مستوى الشك المعروض يساوى ٠,٠١ فأقل نقول أن النتيجة دالة عند مستوى ٠,٠١

التفسير التربوى لمعامل ارتباط بيرسون الناتج :

أثبتت النتائج عدم وجود علاقة دالة بين متغيرىي الطلاقة الفكرية و القدرة التذكرية بما يعنى أنهما مختلفان فالطلاقة الفكرية تعنى قدرة الفرد على انتاج أفكار من وحي الخيال و تنم عن خلفية ابتكارية ، أما القدرة التذكرية فتعنى قدرة الفرد على استرجاع مثيرات

سابقة بصرية أو سمعية دون أن يتدخل في تعديل هذه التأثيرات و لذلك وجدنا عدم وجود علاقة بينهما ، وربما يستفيد المعلم من ذلك فى ضرورة أن يجنب تلاميذه الحفظ الأعم و أن يعودهم على الملكات الابتكارية .

٢- معامل ارتباط الرتب لسبيرمان (سبيرمان):

* متى أستخدم سبيرمان ؟

أ- عندما تكون بيانات المتغيرين ذات مدلول كمى ، مثل درجات التحصيل ، الذكاء ، الطول ، القدرة التذكرية ، تقديرات المواد (جيد-ممتاز-....) ، مستويات الذكاء (ذكى-ذكى جدا-....) ، فكل هذه البيانات و ما شابهها من بيانات لها مدلول كمى سواء بصورة مباشرة مثل درجات الذكاء مثلاً ، أو بصورة غير مباشرة مثل مستويات الذكاء (و التى لها خلفية كمية ، مما يسمح بترتيبها و هكذا) ، و لكن متغيرات مثل أرقام التليفونات ، أو أرقام الجلوس أو نوع المعلمين (ذكر-أنثى) و ما شابهها من متغيرات لا يمكن ترتيب بياناتها و بالتالى لا يمكننى أن أستخدم معها سبيرمان.

ب- يرتبط بالشرط السابق أن يكون مستوى القياس فى كلا المتغيرين من النوع الرتبى و الشرطان السابقان يعنىان أن بيانات كل من المتغيرين لا بد أن تكون فى الأصل كمية ، حتى لو كانت هذه البيانات معروضة فى صورة نوعية و لكن العبارة بأصل البيانات فمثلاً متغير مثل مستوى الذكاء (عبرى-ذكى جدا-ذكى-متوسط-دون المتوسط-غبى-متخلف عقليا) هذا المتغير بالرغم من أن بياناته تأخذ طابع نوعى إلا أنها كانت فى الأصل كمية (نسب الذكاء) بدليل أننا يمكننا أن نرتبها أى نحولها إلى مستوى قياس رتبى ، و قس على ذلك العديد من المتغيرات هنا يمكن استخدام سبيرمان حيث يهدف هذا المعامل إلى حساب العلاقة بين متغيرين تم تحويلهما إلى بيانات رتبية نظراً لأننا لا نستطيع أن نتعامل مباشرة مع البيانات و لكن يمكننا التعامل مع رتب البيانات مثل متغير التقديرات الجامعية ممتاز -جيد جداً - جيد-مقبول ، أو مستويات الذكاء عبرى-ذكى-متخلف عقلياً ، هذا النوع من

البيانات يستحيل التعامل معه مباشرة باستخدام قانون بيرسون للارتباط لذلك يتم تحويله إلى ترتيب و في هذه الحالة نستخدم قانون سبيرمان للرتب ، كما نلجأ أيضاً إلى تحويل البيانات إلى رتب في حالة البيانات الكمية الكبيرة في القيم وخاصة عندما نحسب معامل الارتباط بالطريقة اليدوية فمثلاً إذا أردت أن تحسب معامل الارتباط بين متغيرين درجاتهم تأخذ قيماً كبيرة مثل القيم ١٦٦٩ ، ١٢٤٥ ، ٢٠١٧ و هكذا هذه القيم كبيرة لدرجة يصعب معها التعامل مباشرة باستخدام معامل الارتباط التتابعى لبيرسون و الذى يتطلب جمع الدرجات و جمع مربعات الدرجات و ضرب كل رقمين متناظرين مما يمثل صعوبة كما يزيد من احتمالية الخطأ عند التعامل مع هذه الأرقام يدوياً أو حتى باستخدام الآلة الحاسبة ، لذلك يتم تحويل الأرقام إلى رتب يسهل التعامل معها باستخدام معامل ارتباط الرتب لسبيرمان فمثلاً إذا حصل الطالب على المجموع ١٠١٤ و كان ترتيبه ٣ فإن التعامل مع الرتبة ٣ أسهل بصورة لا يمكن وصفها من التعامل مع العدد ١٠١٤ ، كما أن سبيرمان ينتمى إلى الإحصاء اللابارامترى و الذى لا يلتزم بافتراضات التوزيع (الاعتدالية مثلاً) .

و الصيغة العامة لقانون سبيرمان كالتالى:

$$r_{\text{سبيرمان}} = 1 - \frac{6 \sum d_i^2}{n(n^2 - 1)} \dots (١٧-٥)$$

حيث $r_{\text{سبيرمان}}$ معامل ارتباط الرتب لسبيرمان ، d_i فرق الترتيب بين كل درجة من درجات المتغير الأول (س) و ترتيب الدرجة المناظرة لها فى المتغير (ص) ، n عدد أزواج البيانات كما سبق ذكره .

فمثلاً إذا كانت ترتيب الدرجة فى المتغير الأول ٥ و ترتيب الدرجة المناظرة لها فى المتغير الثانى ٧ فإن فرق الترتيب لهذا الزوج من البيانات (ق) = ٧ - ٥ = ٢ .

دلالة معامل ارتباط الرتب لسبيرمان:

يتم مقارنة القيمة التى تم الحصول عليها لمعامل ارتباط الرتب لسبيرمان (القيمة المحسوبة) ، بالقيمة المستخرجة من الجداول الإحصائية الخاصة بمعامل ارتباط الرتب لسبيرمان (القيمة الجدولية) ، و المقابلة لعدد أزواج البيانات أو الرتب يعنى (ن) و ليس

ن-٢ كما في طريقة بيرسون ، فإذا كانت القيمة المحسوبة أكبر من أو تساوى القيمة الجدولية كان الارتباط دالاً أما إذا كانت القيمة المحسوبة أقل من القيمة الجدولية كان الارتباط غير دال .

العلاقة بين سبيرمان و بيرسون: إن قائمتى الترتيب اللذان يحويان ترتيب كل بيان من بيانات المتغيرين يمكن اعتبارهما درجات كمية في حد ذاتهما و التعامل معهما مباشرة باستخدام طريقة بيرسون (المعادلة رقم ٥-١٦) لنصل إلى نتيجة تساوى بالضبط النتيجة التى توصلنا إليها باستخدام قانون سبيرمان .

تدريب

حاول أن تتأكد من العلاقة السابقة من خلال المثال التالى

مثال (٥-١١): أراد باحث أن يتعرف على العلاقة بين التقديرات الجامعية (س) التى حصل عليها ٥ طلاب فى مادة التربية العملية بتقديراتهم النهائية فى العام الدراسى (ص) فحصل على البيانات الآتية :

المفحوصون	١	٢	٣	٤	٥
س	جيد	مقبول	جيد جداً	ضعيف	ممتاز
ص	جيد جداً	جيد	مقبول	ضعيف	ممتاز

و المطلوب اختبار الفرض البحثى أنه توجد علاقة إيجابية بين متغيرىي التقدير فى التربية العملية و التقدير التراكمى لدى طلاب كلية التربية .

نظراً لأن بيانات المتغيرين كانت فى الأصل كمية لذا فهى قابلة للترتيب و بالتالى يمكننا

استخدام سبيرمان كالتالى:

الطريقة اليدوية :

الخطوة الأولى: سرد قائمتى المتغيرين فى عمودين (س) و (ص) و إضافة ٤ أعمدة إليهما

هما: العمود الأول T_s يمثل ترتيب درجات المتغير س ، العمود الثانى T_v يمثل ترتيب

درجات المتغير ص ، العمود الثالث Q يمثل الفرق بين ترتيب كل بيان من بيانات س و

ترتيب البيان المناظر له من بيانات ص ، العمود الرابع يمثل مربع فرق الترتيب Q^2

ثم إيجاد مجموع أرقام العمود الأخير مع Q^2 كالتالي:

س	ص	ت _ص	ت _س	ق	ق ²
جيد	جيد جدا	٣	٢	١	١
مقبول	جيد	٤	٣	١	١
جيد جدا	مقبول	٢	٤	٢-	٤
ضعيف	ضعيف	٥	٥	٠	٠
ممتاز	ممتاز	١	١	٠	٠
المجموع					٦

الخطوة الثانية: بالتعويض من الجدول السابق في قانون سبيرمان حيث:

$$n = 5, \text{ مع } Q^2 = 6$$

$$\text{نجد أن: سبيرمان } r_s = 1 - \frac{6 \times 6}{(1-25) \times 5} = 1 - \frac{36}{120} = 0,7$$

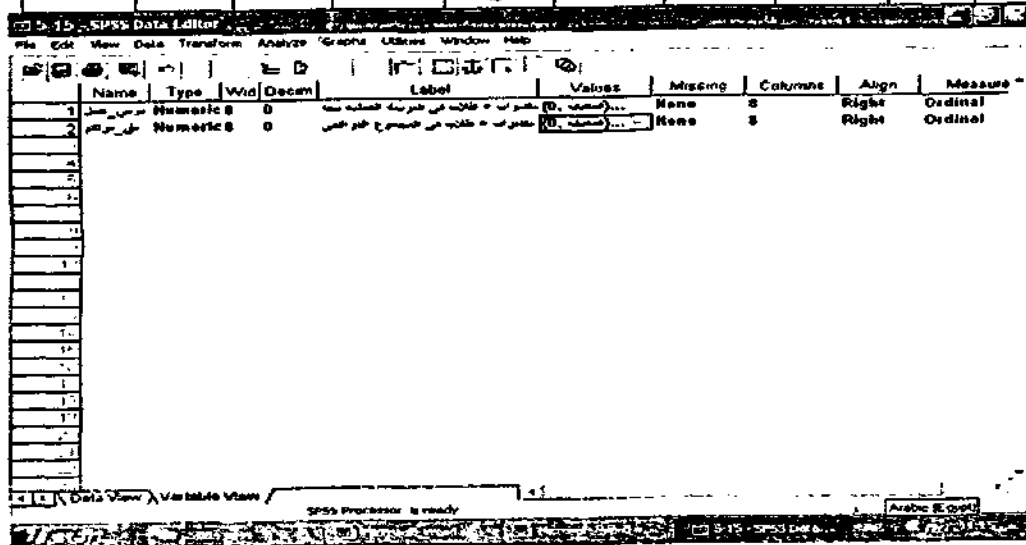
استخدام spss :

الخطوة الأولى تحديد خصائص المتغيرين المطلوب حساب معامل ارتباط سبيرمان بينهما

وذلك بفتح شاشة *variable view* وتحديد هذه الخصائص الموضحة أيضاً بالشاشة :

الاسم	النوع	حجم المتغير	المواضع المشربة	بطاقة المتغير	الأكواد	القيم المفقودة	عرض الأعمدة	المعاداة	مستوى القياس
تربى - عمل	رقمي	٨	لا يوجد	تقديرات ٥ طلاب في التربية العملية بجامعة جنوب الوادي	(٠) لا يوجد (١) ضعيف (٢) مقبول (٣) جيد (٤) جيد جداً (٥) ممتاز		٨	يمين	متدرج

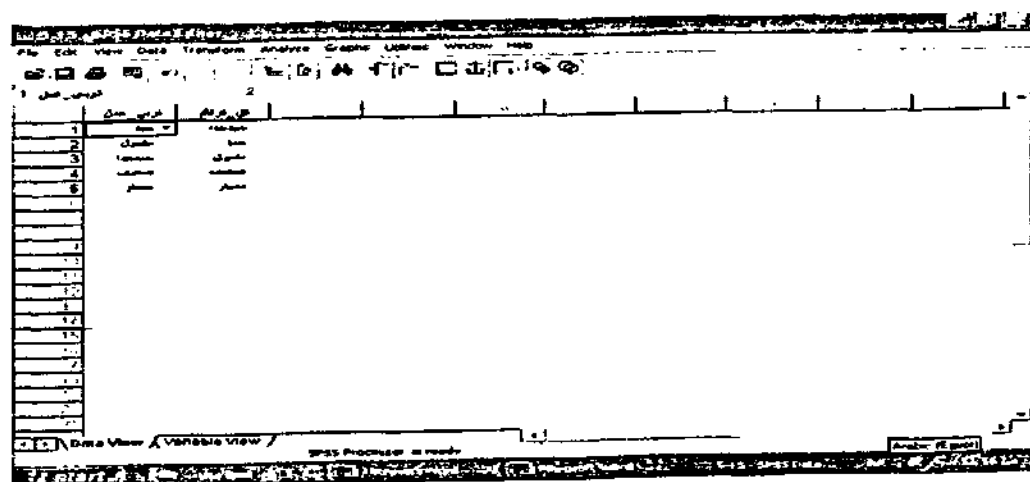
تق تراكم	رقمى	٨	لا يوجد	١٠	تقديرات	٥	مترج
				ضعيف	ه طلاب		
				١	فى		
				١	المجموع		
				مقبول	التراكمى		
				٢	بكلية		
				٢	التربية		
				٣	بجامعة		
				جيد جدا	جنوب		
				٤	الواى		
				٤			
				ممتاز			



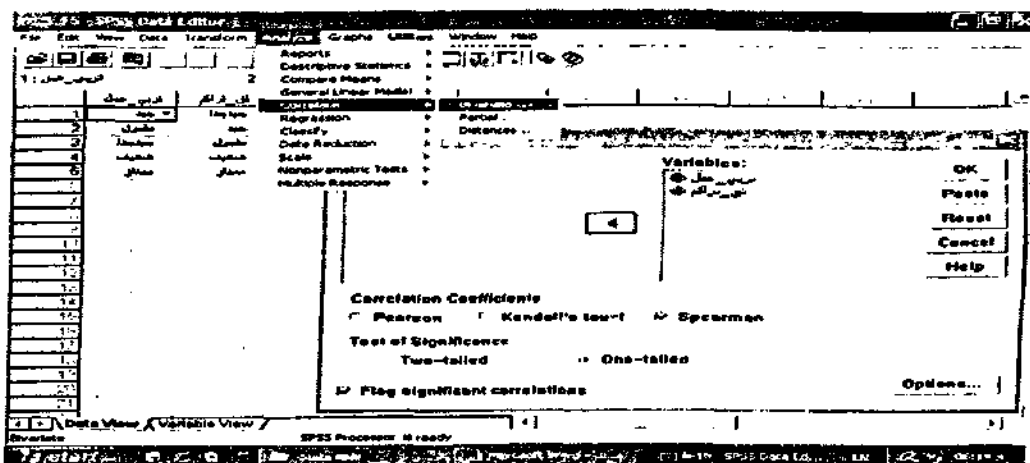
ملاحظة

لا بد من اختيار نوع المتغير رقمى أى كمى و هو أصل بيان المتغير حتى تتم المعالجة الإحصائية

الخطوة الثانية : الانتقال إلى شاشة *data view* ، ثم كتابة البيانات الإحصائية فى العمودين "تربي عمل" ، "تق-تراكم" كما هو موضح بالشكل:



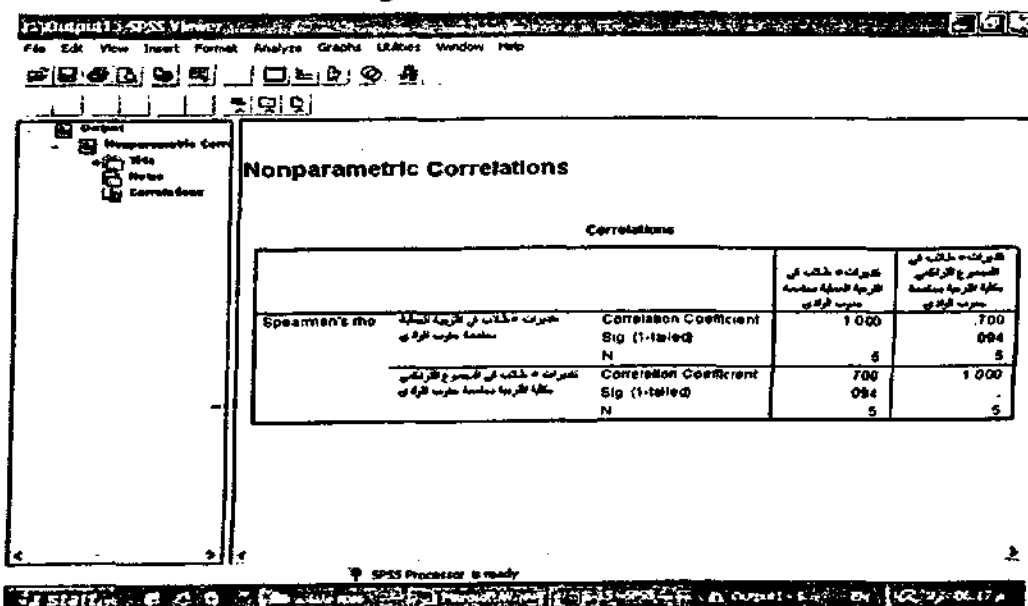
الخطوة الثالثة : من سطر الأوامر *analyze* نختار الأمر *correlate* ثم الأمر الفرعي *bivariate* سيظهر مربع حوار ندرج متغيري البيانات "تربي_عمل"، "تق_تراكم" إلى المربع المجاور المسمى *variables* ثم نضغط على الاختيار *spearman* (و هو يعبر عن معامل ارتباط الرتب) وكذلك اختيار *flag significant correlations* للتعرف على مستوى دلالة العامل، كما أن هناك اختبار لدلالة الطرفين *two-tailed* و دلالة الطرف الواحد *one-tailed* (نختار الطرف الواحد) كما بالشكل



تدريب

لماذا اخترنا دلالة الطرف الواحد

الخطوة الرابعة : الضغط على الزر *ok* للحصول على ناتج التحليل كما بالشكل :



تدريب

قارن بين الطريقة اليدوية و طريقة spss ، من حيث القيمة و الدلالة

التفسير التربوي لقيمة سبيرمان المتحصل عليها :

النتيجة تشير إلى عدم وجود علاقة دالة بين تقديرات التربية العملية و التقدير التراكمي ، وهنا رسالة توجه للمسئولين لمعرفة مسببات ذلك و هل القصور فى برامج التدريب نفسها و التى لا يتم فيها اتباع أساليب موضوعية و دقيقة لتدريب الطلاب و تقويمهم .

معامل ارتباط الرتب لسبيرمان للبيانات المتكررة:

نلاحظ على المثال السابق أن كل بيان لم يتكرر على الإطلاق مما أدى إلى وجود رتبة فريدة لكل بيان ، و لكن ماذا لو كانت هناك بيانات متكررة بمعنى وجود أكثر من حالة حصلت على نفس البيان ، ففى المثال الأسبق نجد أن هناك فرد واحد حصل على تقدير جيد فى التربية العملية و لكن ماذا لو كان هناك فردان حصلا على نفس التقدير ماذا سيكون ترتيب كل فرد منهما ، فى الواقع يتم ترتيب البيانات المتكررة كما لو كانت مختلفة ترتيباً عادياً متسلسلاً ثم بعد ذلك نأخذ متوسط ترتيب البيانات المتكررة و نأخذ كل قيمة متكررة ترتيباً يساوى قيمة المتوسط الناتج و لعل المثال التالى يوضح ذلك:

مثال (١٦-٥) : أراد باحث أن يتعرف على طبيعة العلاقة بين المجموع الكلى الذى حصل عليه كل تلميذ فى الشهادة الابتدائية (س) و مجموعه فى الصف الأول الإعدادى (ص) فحصل على البيانات الآتية لعينة من التلاميذ عددهم (١٢) تلميذاً.

التلاميذ	١	٢	٣	٤	٥	٦	٧	٨	٩	١٠	١١	١٢
س	٢٧٠	٢٨٦	٢٠٤	٢٥٠	٢٧٠	١٩٦	٢٩٧	٢٥٠	٢٥٠	١٩٣	٢٤٤	٢٦٦
ص	٢٦٦	٢٧٩	٢١٧	٢٦٦	٢٤٠	١٨٧	٢٥٦	٢٥٢	٢٤٨	١٩٠	٢٥٠	٢٦٩

و المطلوب اختبار الفرض البحثى : توجد علاقة بين متغيرى درجات الشهادة الابتدائية و درجات أولى اعدادى .

بالنظر إلى بيانات المتغيرين سنجد أن البيانات كمية ، كما أنها قيم كبيرة لدرجة يصعب معها استخدام طريقة بيرسون و التى تتطلب جمع لدرجات كل متغير و كذلك جمع لربعات الدرجات مما يجعل هناك عرضة للأخطاء ، و من ثم نحول هذه البيانات الكمية

إلى مستوى قياس رتبى حتى يسهل التعامل معها ، كما يلاحظ أيضاً أن هناك قيماً متكررة فمثلاً فى بيانات المتغير (س) نجد أن القيمة ٢٧٠ تكررت مرتان ، و القيمة ٢٥٠ تكررت ثلاث مرات و هكذا بالنسبة للمتغير (ص) و لذلك يمكن حل هذا المثل كالتالى:

الطريقة اليدوية:

الخطوة الأولى : سرد قائمتى المتغيرين فى عمودين (س) و (ص) و إضافة ٦ أعمدة إليهما هم: $T_1, T_2, T_3, T_4, T_5, T_6$

العمود الأول T_1 يمثل ترتيب درجات المتغير س كما لو كانت الدرجات مختلفة و ليست متكررة .

العمود الثانى T_2 يمثل ترتيب درجات المتغير س بعد أخذ متوسط ترتيب الدرجات المتكررة و إعطاء كل درجة متكررة ترتيباً يساوى قيمة المتوسط الناتج .

العمود الثالث T_3 يمثل ترتيب درجات المتغير ص كما لو كانت الدرجات مختلفة و ليست متكررة .

العمود الرابع T_4 يمثل ترتيب درجات المتغير ص بعد أخذ متوسط ترتيب الدرجات المتكررة و إعطاء كل درجة متكررة ترتيباً يساوى قيمة المتوسط الناتج .

العمود الخامس T_5 يمثل الفرق بين الترتيب المعدل لكل بيان من بيانات س (T_2) و الترتيب المعدل للبيان المناظر له من بيانات ص (T_4).

العمود السادس T_6 يمثل مربع فرق الترتيب كالتالى:

س	ص	T_1	T_2	T_3	T_4	T_5	T_6
٢٧٠	٢٦٦	٣	٣,٥	٣	٣,٥	٠	٠
٢٨٦	٢٧٩	٢	٢	١	٢	١	١
٢٠٤	٢١٧	١٠	١٠	١٠	١٠	٠	٠
٢٥٠	٢٦٦	٦	٧	٤	٣,٥	٢,٥	٦,٢٥
٢٧٠	٢٤٠	٤	٣,٥	٩	٩	٥,٥	٣٠,٢٥
١٩٦	١٨٧	١١	١١	١٢	١٢	١-	١
٢٩٧	٢٥٦	١	١	٥	٥	٤-	١٦
٢٥٠	٢٥٢	٧	٧	٦	٦	١	١
٢٥٠	٢٤٨	٨	٧	٨	٨	١-	١
١٩٣	١٩٠	١٢	١٢	١١	١١	١	١
٢٤٤	٢٥٠	٩	٩	٧	٧	٢	٤
٢٦٦	٢٦٩	٥	٥	٢	٢	٣	٩
							٧٦,٥

يلاحظ من بيانات الجدول السابق ما يلي :

١- المتغير س به الدرجة ٢٧٠ متكررة مرتان و نجد أن ترتيبها قبل التعديل هما ٣ ، ٤
ولأنه لا يصح أن تكون حالتان لهما نفس القيمة و ترتيبيهما مختلف لذلك ينبغي أخذ
متوسط الترتيبين كالتالي : متوسط الترتيبين $= \frac{2}{(4+3)} = 3,5$ و بذلك تأخذ كل قيمة من
القيمتين ترتيبا يساوي قيمة المتوسط الناتج و هو ٣,٥ .

٢- المتغير س به الدرجة ٢٥٠ متكررة ٣ مرات و نجد أن ترتيبها قبل التعديل هما ٦ ، ٧
و لأنه لا يصح أن تكون ٣ حالات لهن نفس القيمة و ترتيبهم مختلف لذلك ينبغي
أخذ متوسط الترتيب للثلاث قيم قبل التعديل : متوسط الترتيب $= \frac{3}{(8+7+6)} = 7$ ، و
بذلك تأخذ كل قيمة من الثلاث قيم ترتيبا يساوي قيمة المتوسط الناتج و هو ٧ .

٣- المتغير ص به الدرجة ٢٦٦ متكررة مرتان و نجد أن ترتيبيهما قبل التعديل هما ٣ ، ٤
و لأنه لا يصح أن تكون حالتان لهما نفس القيمة و ترتيبيهما مختلف لذلك ينبغي أخذ
متوسط الترتيبين كالتالي : متوسط الترتيبين $= \frac{2}{(4+3)} = 3,5$ و بذلك تأخذ كل قيمة من
القيمتين ترتيبا يساوي قيمة المتوسط الناتج و هو ٣,٥ .

٤- كما نلاحظ من الجدول أن مج ق' = ٧٦,٥

الخطوة الثانية: بالتعويض من الجدول السابق في قانون سبيرمان حيث :

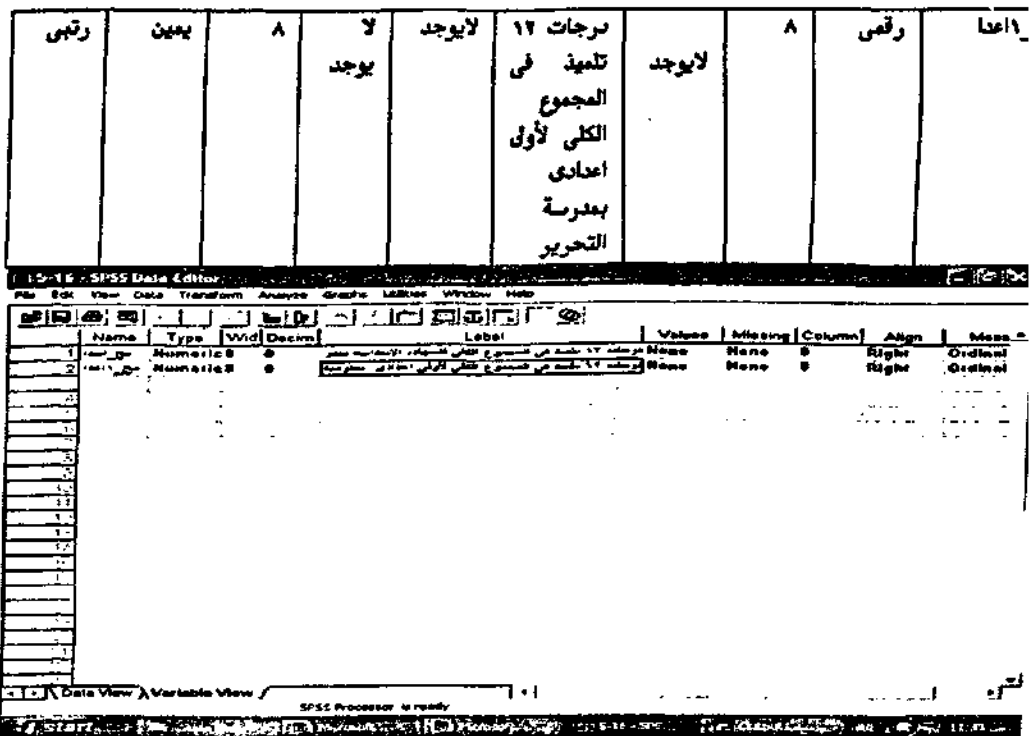
$$ن = ١٢ ، مج ق' = ٧٦,٥ ، نجد أن : سبيرمان = \frac{٧٦,٥ \times ٦}{(١-١٤٤) \times ١٢} - ١ = ٠,٧٣$$

استخدام spss :

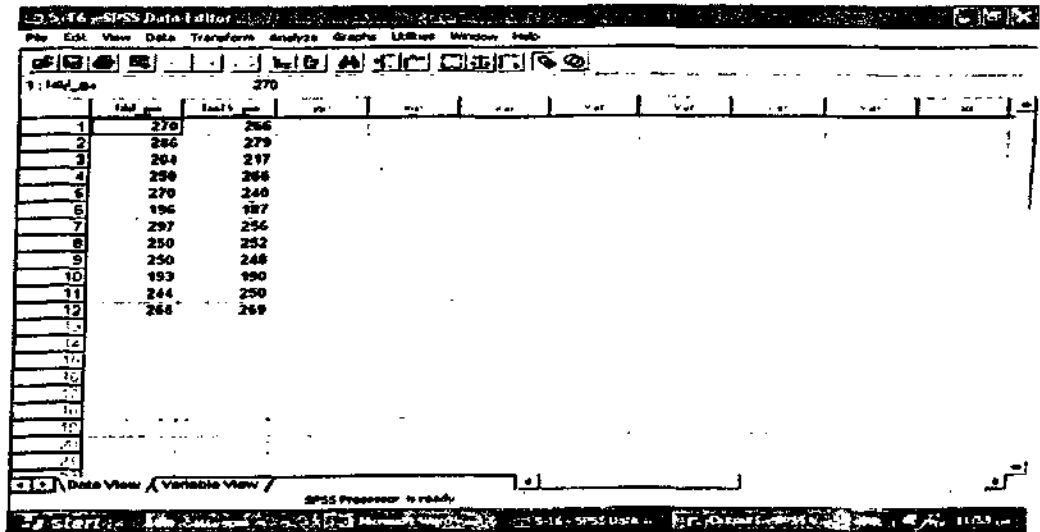
الخطوة الأولى : تحديد خصائص المتغيرين المطلوب حساب معامل ارتباط سبيرمان بينهما

، و ذلك بفتح شاشة variable view و تحديد هذه الخصائص الموضحة أيضاً بالشاشة :

الاسم	النوع	حجم التغير	المواضع العشرية	بطاقة التغير	الأكواد	القيم المفقودة	عرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
مج- لبتنا	رقمي	٨	لا يوجد	درجات ١٢ تلميذ في المجموع الكلي للشهادة الابتدائية بمدرسة السادات	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	رتبي

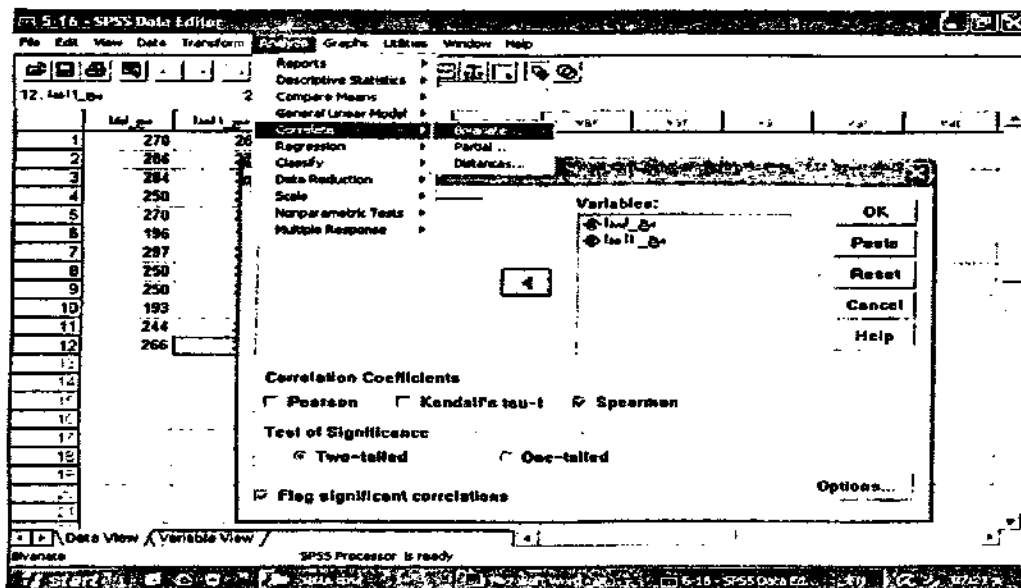


الخطوة الثانية : الانتقال إلى شاشة *data view* ، ثم كتابة البيانات الإحصائية في العمودين "مَج_ابتدا" ، "مَج_اعداء" كما هو موضح بالشكل:

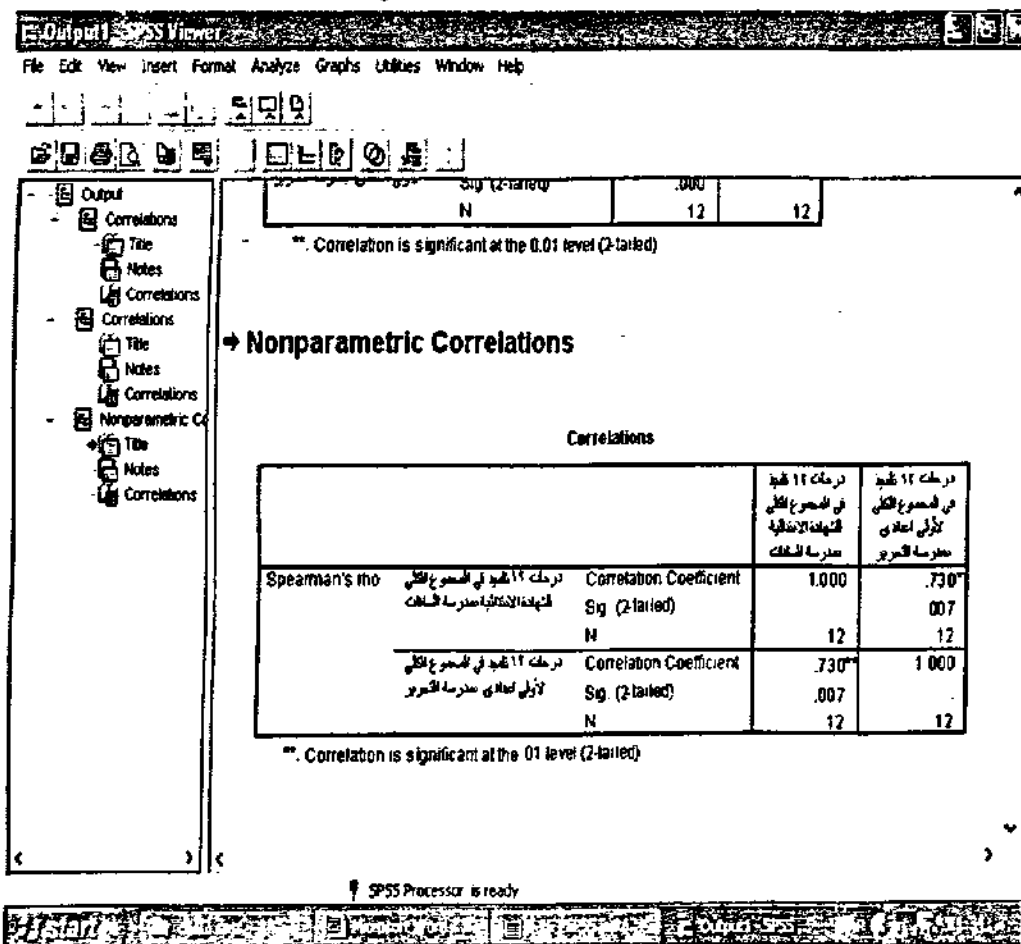


الخطوة الثالثة : من سطر الأوامر *analyze* نختار الأمر *correlate* ثم الأمر الفرعى *bivariate* سيظهر مربع حوار ندرج متغيرى البيانات "مَج_ابتدا" ، "مَج_اعداء" إلى المربع المجاورسمى *variables* ، ثم نضغط على الاختيار *spearman* (و هو يعبر عن معامل ارتباط الرتب) وكذلك اختيار *flag significant correlations* للتعرف على مستوى دلالة

المعامل، كما أن هناك اختبار لدلالة الطرفين *two-tailed* و دلالة الطرف الواحد *one-tailed* (نختار دلالة الطرفين) كما بالشكل :



الخطوة الرابعة : الضغط على الزر *ok* للحصول على ناتج التحليل كما بالشكل



مقارنة الطريقة اليدوية بطريقة spss :

طريقة spss	الطريقة اليدوية	القيمة
٠,٧٣	٠,٧٣	
• منطقة الشك = ٠,٠٠٧ عند دلالة الطرفين . • إذا سبيرمان دالة عند مستوى ٠,٠١	• سبيرمان المحسوبة تساوى ٠,٧٣٠ • سبيرمان الجدولية (درجات حرية ١٢، دلالة طرفين، مستوى ٠,٠١) = ٠,٧٢٧ • إذا : سبيرسون دالة عند مستوى ٠,٠١ .	الدالة
قبول الفرض الذى تمت صياغته " توجد علاقة بين متغيرى درجات الشهادة الابتدائية و درجات أولى اعدادى .		الفرض المصاغ

تدريب

فسر قيمة معامل الارتباط الناتج تربويا

تدريب

احسب معامل الارتباط بين بيانات المتغيرين المعروضين فى الجدول التالى :

الطبيعة	ممتاز	مقبول	جيد	جيد جدا	جيد	جيد	مقبول	جيد	جيد جدا
البيحة	١٨	١٠	١٤	١٦	١٢	١٥	١٢	١٠	١٣
	١٥								

٣- معامل ارتباط الرتب لكاندال (رندال) :

متى أستخدم رندال ؟

أ- عندما يكون أصل بيانات المتغيرين من النوع الكمى.

ب- عندما يكون مستوى قياس بيانات المتغيرين رتبى .

ج- عند وجود رتب مكررة بصورة ملحوظة .

و بالتالى فإن معامل ارتباط الرتب لكاندال (رندال) يهدف إلى إيجاد العلاقة بين متغيرين أصلهما كمى و لكن تم تحويلهما لسبب أو لآخر إلى مستوى قياس رتبى مثله فى ذلك مثل سبيرمان و لكنه يختلف عن سبيرمان فى أنه يصلح للرتب المتكررة بصورة أفضل و السبب فى

ذلك يرجع إلى أن فكرة ريسون هي نفس فكرة ريسون. إذا تعاملنا مع رتب المتغيرين كدرجات و حسبنا ريسون تعطى نفس القيمة و لكن ذلك يصلح إذا لم تتكرر الرتب فإذا تكررت ستختلف قيمة العاملين و السبب في ذلك يرجع إلى أن فكرة ريسون تعتمد على تتابع الأرقام الصحيحة في المتغيرين ، فإذا تكررت الرتب ستتحول إلى كسور عشرية و بالتالي لن يكون هناك تتابع فيها ، و في هذه الحالة علينا إما أن نحسب ريسون على الدرجات الخام نفسها أو نلجأ إلى مقياس علاقي آخر يصلح بصورة أفضل للرتب المكررة و هذا العامل هو ريسون الذي ينتمي إلى الإحصاء اللابارامترى لأنه لا يتقيد بشكل توزيع البيانات سواء اعتدالية البيانات أو العلاقة الخطية بين المتغيرين ، و تقوم فكرة ريسون على المقارنات (مثنى مثنى) بين ترتيبى كل ثنائى *pair* من ثنائيات المفحوصين خلال المتغيرين المطلوب التعرف على الارتباط بينهما ، و هنا يظهر أمامنا أربعة احتمالات كالتالى:

ترتيب الثنائى (عبدالله و مصطفى مثلاً) على المتغير الأول (الذكاء مثلاً) ترتيب طبيعى (أى عبد الله < مصطفى) هنا يأخذ اتجاه الترتيب على المتغير الأول الإشارة (+) .

ترتيب الثنائى (عبدالله و مصطفى مثلاً) على المتغير الأول (الذكاء مثلاً) ترتيب عكسى (أى عبد الله > مصطفى) هنا يأخذ اتجاه الترتيب على المتغير الأول الإشارة (-) .

ترتيب الثنائى (عبدالله و مصطفى مثلاً) على المتغير الثانى (التحصيل مثلاً) ترتيب طبيعى (أى عبد الله < مصطفى) هنا يأخذ اتجاه الترتيب على المتغير الثانى الإشارة (+) .

ترتيب الثنائى (عبدالله و مصطفى مثلاً) على المتغير الثانى (التحصيل مثلاً) ترتيب عكسى (أى عبد الله > مصطفى) هنا يأخذ اتجاه الترتيب على المتغير الثانى الإشارة (-) .

ترتيب الثنائى (عبدالله و مصطفى مثلاً) على المتغير الأول (الذكاء مثلاً) ترتيب متساوى (أى عبد الله = مصطفى) هنا يأخذ اتجاه الترتيب على المتغير الأول القيمة (.) بمعنى عدم وجود إشارة .

ترتيب الثنائى (عبدالله و مصطفى مثلاً) على المتغير الثانى (التحصيل مثلاً) ترتيب متساوى (أى عبد الله = مصطفى) هنا يأخذ اتجاه الترتيب على المتغير الثانى القيمة (٠)

بمعنى عدم وجود إشارة .

و بالتالى تكون هناك إشارة معينة أو عدم وجود إشارة على المتغير الأول وإشارة معينة أو عدم وجود إشارة على المتغير الثانى ، و يأخذ الثنائى إشارة عامة على المتغيرين هذه الإشارة العامة هى حاصل ضرب الإشارتين و التى تتبع قانون حاصل ضرب الإشارات المعروف و بذلك سينتج تسعة أنواع من إشارات يمكن تمثيلهم فى الجدول التالى :

اتجاه ترتيب الثنائى على المتغير الأول	اتجاه ترتيب الثنائى على المتغير الثانى	الإشارة العامة للثنائى	صفة الثنائى
+	+	+	متفق
+	-	-	متعارض
+	•	•	صفرى
-	+	-	متعارض
-	-	+	متفق
-	•	•	صفرى
•	+	•	صفرى
•	-	•	صفرى
•	•	•	صفرى

و كلما زاد عدد الثنائيات المتفقة فى ترتيبها *concordant* فى المتغيرين و التى تأخذ الإشارات الموجبة (+) كلما زادت احتمالية سير معامل الارتباط فى الاتجاه الإيجابى ، و العكس صحيح كلما زاد عدد الثنائيات المتعارضة فى ترتيبها *discordant* فى المتغيرين و التى تأخذ الإشارات السالبة (-) كلما زادت احتمالية سير معامل الارتباط فى الاتجاه السلبى ، أما إذا تساوى عدد الإشارات الموجبة مع عدد الإشارات السالبة أو زاد عدد الثنائيات الصفرية فى المتغيرين تزيد احتمالية سير معامل الارتباط فى الاتجاه الصفرى. و قانون رينولد يتوقف على وجود رتب أو بيانات مكررة فى احد المتغيرين أو كليهما من عدمه كالتالى:

• فى حالة عدم وجود رتب أو بيانات مكررة فى أى من المتغيرين يصبح القانون كالتالى:

$$\text{عدد} = \frac{n_1 - n_2}{n_1 + n_2} \dots\dots (18-5)$$

حيث n_1 عدد الثنائيات المتفقة (أى عدد الإشارات الموجبة للثنائيات)

n_2 عدد الثنائيات المتعارضة (أى عدد الإشارات السالبة للثنائيات)

تفريب

ماذا عن الثنائيات الصفرية؟

فإذا كان لدينا بيانات خمسة مفحوصين فى متغيري التحصيل و التوافق الاجتماعي و كان عدد الثنائيات المتفقة (٨) و عدد الثنائيات المتعارضة (٢) فإن : $n_1 = ٨$ ، $n_2 = ٢$ ، $n_3 = ٠$ ، أما طريقة *spss* فهي مخصصة فى الأصل للبيانات التى تحتوى على رتب مكررة *tied data* ، و لكن يمكن تطبيقها أيضاً على البيانات غير المكررة ، و هى نفس طريقة *spss* الخاصة بـ *سبيرمان* و كذلك *سبيرمان* لان المقاييس الثلاثة يظهرون فى مربع الحوار المسمى *bivariate correlations* ، و لكن يفضل المؤلف عدم اللجوء إلى طريقة *سبيرمان* فى حالة البيانات غير المكررة لان طريقة *سبيرمان* تعد أقوى فى هذه الحالة لأنها ستصبح متكافئة تماماً مع *سبيرمان* .

ملاحظة

فى حالة وجود رتب غير مكررة تسمى طريقة كاندال بـ "كندال"، تمييزاً لها عن "كندال ب" الخاصة بالرتب المكررة .

فى حالة وجود رتب أو بيانات مكررة فى أى من المتغيرين أو كليهما يصبح القانون كالتالى:

$$\text{كندال} = \frac{n_1 - n_2}{\sqrt{(ج-ص) \times (ج-ص)}} \dots\dots (19-5)$$

حيث : n_1 : عدد الثنائيات المتفقة ، n_2 : عدد الثنائيات المتعارضة

ج : أكبر عدد ممكن من المقارنات الثنائية و هو $٠,٥ \times n \times (n-١)$ ، حيث n عدد المفحوصين ، أو أزواج البيانات الأصلية .

س : قيمة الرتب المكررة في المتغير الأول و هو = ٠,٥ مج س (س-١) .
ص : قيمة الرتب المكررة في المتغير الثاني و هو = ٠,٥ مج ص (ص-١) .
حيث س هو عدد الرتب المكررة في س ، ص هو عدد الرتب المكررة في ص
دلالة ركاندال ب :

يتم مقارنة ركاندال المحسوبة بالقيمة الحرجة المقابلة لها و المستخرجة من الجدول الاحصائي الخاص بإحصاءة ركاندال عند (عدد أزواج البيانات (ن) و دلالة الطرف أو الطرفين و مستوى الدلالة المناسب (٠,٠٥ أو ٠,٠١) ، فإذا كانت القيمة المحسوبة أكبر من أو تساوى القيمة الجدولية تصبح ركاندال دالة ، أما إذا كانت القيمة المحسوبة أقل من القيمة الجدولية تصبح ركاندال غير دالة .

ملاحظة

يلجأ بعض الإحصائيين في حالة زيادة عدد أزواج البيانات على (١٠) إلى التقريب الاعتمادي لإحصاءة ركاندال و ذلك بتحويلها إلى توزيع متوسطه صفر و انحرافه المعياري (١) طبقاً للنسبة الحرجة الآتية :

$$Z = \frac{\text{ركاندال}}{\sqrt{\frac{(5+N)^2}{(1+N)^9}}}$$

..... (٢٠-٥)

حيث ن عدد أزواج البيانات
فإذا كانت $Z > 1,96$ تصبح ركاندال غير دالة .
و إذا كانت $Z \geq 1,96$ تصبح ركاندال دالة عند مستوى ٠,٠٥ .
و إذا كانت $Z \leq 2,58$ تصبح ركاندال دالة عند مستوى ٠,٠١ .
كل ذلك عند دلالة الطرفين ، أما عند دلالة الطرف الواحد فيتم استبدال القيمتين (١,٩٦ ، ٢,٥٨) بالقيمتين (١,٦٥ ، ٢,٣٣) على الترتيب .

و يمكن توضيح كيفية حساب ركاندال يدوياً و باستخدام *spss* و التعرف على دلالاته الإحصائية من المثال التالي:

مثال (١١-١١) : أراد باحث أن يتعرف على طبيعة العلاقة بين المجموع الكلى الذى حصل عليه كل تلميذ فى الشهادة الابتدائية (س) و مجموعه فى الصف الأول الإعدادى (ص) فحصل على البيانات الآتية لعينة من التلاميذ عددهم (٨) تلاميذ.

التلاميذ	مروان	هناء	مريم	مؤمن	منة	منار	محمد	مصطفى
س	٢٧٠	٢٨٦	٢٠٤	٢٥٠	٢٧٠	١٩٦	٢٥٠	٢٥٠
ص	٢٦٦	٢٧٩	٢١٧	٢٦٦	٢٤٠	١٨٧	٢٦٦	٢٥٢

اختبر الفرض البحثي: لا توجد علاقة بين درجات الشهادة الابتدائية و درجات الصف الأول الإعدادي .

يمكن حساب معامل الارتباط بين المتغيرين السابقين سواء باستخدام بيرسون أو سبيرمان أو كاندال ، و سنقوم هنا باستخدام طريقتي كاندال على سبيل التوضيح كالتالي:

الطريقة اليدوية الأولى:

الخطوة الأولى:

إعداد الجدول التالي:

الثانوي	ترتيب س	ترتيب ص	وزن الثانوي	الثانوي	ترتيب س	ترتيب ص	وزن الثانوي
مروان-هناء	-	-	+	مريم-منة	-	-	+
مروان-مريم	+	+	+	مريم-منار	+	+	+
مروان-مؤمن	+	٠	٠	مريم-محمد	-	-	+
مروان-منة	٠	+	٠	مريم-مصطفى	-	-	+
مروان-منار	+	+	+	مؤمن-منة	-	+	-
مروان-محمد	+	٠	٠	مؤمن-منار	+	+	+
مروان-مصطفى	+	+	+	مؤمن-محمد	٠	٠	٠
هناء-مريم	+	+	+	مؤمن-مصطفى	٠	+	٠
هناء-مؤمن	+	+	+	منة-منار	+	+	+
هناء-منة	+	+	+	منة-محمد	+	-	-
هناء-منار	+	+	+	منة-مصطفى	+	-	-
هناء-محمد	+	+	+	منار-محمد	-	-	+
هناء-مصطفى	+	+	+	منار-مصطفى	-	-	+
مريم-مؤمن	-	-	٠	محمد-مصطفى	٠	+	٠

الخطوة الثانية : من الجدول السابق نجد أن:

$$١٩ = ١٠ \quad ٢٨ = ٢٠ \quad ٣ = ٠,٥ \times ٨ \times (١-٨) = ج$$

الخطوة الثالثة : حيث أن هناك قيمتان مكررتان في المتغير الأول، أحدهما مكرر (٢)

مرة ، و الآخر مكرر (٣) مرات : إذاً $s = 0.5 \times [(1-3)^3 + (1-2)^2] = 4$

كما أن هناك قيمة مكررة ٣ مرات في ص ، إذاً تكون قيمة ص كالتالي:

$$ص = 0.5 \times [(1-3)^3] = 3$$

الخطوة الرابعة : بتطبيق القانون (٥-١٩) نجد أن :

$$0.653 = \frac{3-19}{(3-28) \times (4-28)} \quad \text{لكنه}$$

و من ثم تكون قيمة الحساب = ٠,٦٥٣

ملاحظة

يلاحظ على الطريقة اليدوية السابقة أن هناك عدد كبير من المقارنات الثنائية ، فقد كان عدد المفحوصين ٨ فقط و أجرينا ٢٨ مقارنة ثنائية ، و كلما زاد عدد المفحوصين كلما زاد عدد الثنائيات بصورة كبيرة ، فمثلاً إذا كان عدد المفحوصين = ٩ ، يصبح لدينا ٣٦ ثنائي . و إذا كان ١٠ يصبح لدينا ٤٥ ثنائي و هكذا بزيادة حجم العينة فرداً واحداً فقط تزداد الثنائيات بصورة كبيرة مما يجعل صعوبة بل استحالة تطبيق هذه الطريقة على الاعداد الكبيرة . فلك أن تتخيل مثلاً انه لو كان حجم العينة ٢٥ فرداً ستكون عدد المقارنات الثنائية المطلوبة ٣٠٠ مقارنة أو ثنائي، لذا يمكن تجاوز هذه المشكلة بالطريقة الآتية و التي تختلف عن الطريقة السابقة في كيفية حساب عدد الثنائيات المتفقة (ن) ، و عدد الثنائيات المتعارضة (ن).

الطريقة اليدوية الأخرى:

الخطوة الأولى:

تصميم جدول مزدوج يتكون من عدد من الصفوف و عدد من الأعمدة بحيث يعبر كل صف عن بيان من البيانات الموجودة في المتغير س و إذا كان هناك بيان مكرر لا يكون له صف أو صفوف أخرى ، و بالمثل يعبر كل عمود عن بيان من البيانات الموجودة في المتغير

ص و إذا كان هناك بيان مكرر لا يكون له عمود أو أعمدة أخرى ، مع مراعاة ترتيب بيانات الصفوف أو الأعمدة ترتيباً تصاعدياً .

كالتالى :

ص	س	٢٧٩	٢٦٦	٢٥٢	٢٤٠	٢١٧	١٨٧
١٩٦							
٢٠٤							
٢٥٠							
٢٧٠							
٢٨٦							

الخطوة الثانية: تفريغ تكرار أزواج البيانات لكل مفحوص و الموجودة فى الجدول الأسمى فى الجدول السابق بحيث يكتب عدد تكرار زوج البيانات فى الخلية التى تمثل تقاطع الصف و العمود المعبرين عن الزوج كالتالى:

ص	س	٢٧٩	٢٦٦	٢٥٢	٢٤٠	٢١٧	١٨٧
١٩٦	١						
٢٠٤						١	
٢٥٠			٢	١			
٢٧٠			١		١		
٢٨٦		١					

يلاحظ من الجدول السابق أن مجموع تكرارات الخلايا = ٨ و هو بالفعل عدد المفحوصين.

الخطوة الثالثة : تطبيق قانون ركنسار ب (٥-١٩) حيث:

ن, (عدد الثنائيات المتفقة) = مجموع حواصل ضرب تكرار كل خلية فى مجموع تكرار الخلايا الموجودة أسفل و يسار هذه الخلية = $(٧) \times ١ + (٦) \times ١$

$$١٩ = (١) \times ١ + (١) \times ١ + (١) \times ٢ + (٢) \times ١ +$$

ن، (عدد الثنائيات المتعارضة) = مجموع حواصل ضرب تكرار كل خلية في مجموع

تكرار الخلايا الموجود أسفل و يمين هذه الخلية = $3 = (1) \times 2 + (1) \times 1$

وكما رأينا في الحل السابق : $28 = ج$

كما أن س و ص حسابهما بنفس الطريقة ، $س = 4$ ، $ص = 3$

و بالتعويض في القانون السابق و الخاص بمعامل ارتباط كاندال ب نجد أن :

$$٠,٦٥٣ = \frac{٣-١٩}{\sqrt{(٣-٢٨) \times (٤-٢٨)}} \quad \text{لكاندال ب}$$

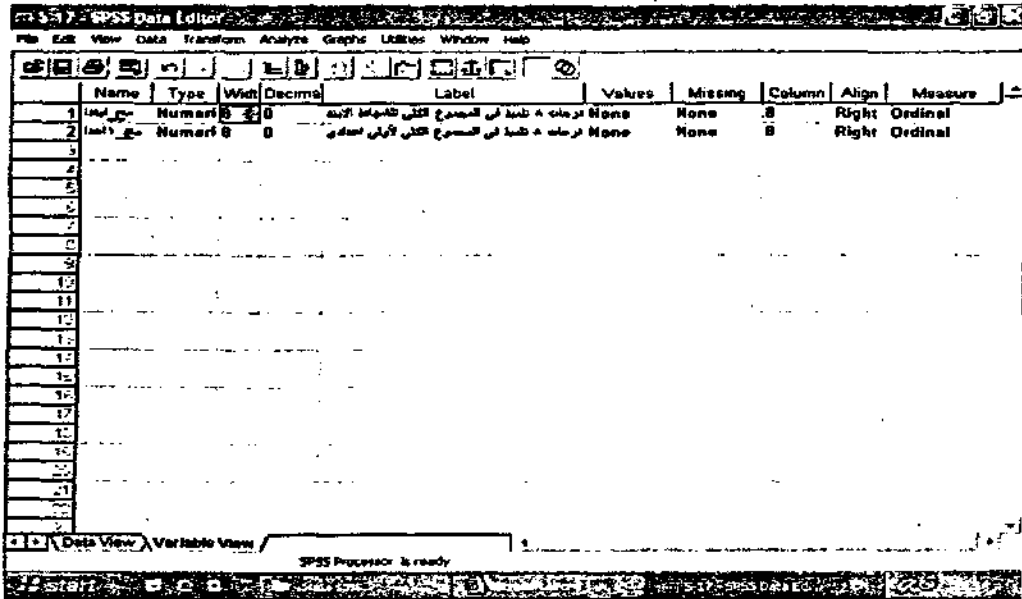
و من ثم تكون قيمة ارتباط ب = $٠,٦٥٣$ و هي نفس القيمة المتحصل عليها بالطريقة اليدوية الأولى .

استخدام spss :

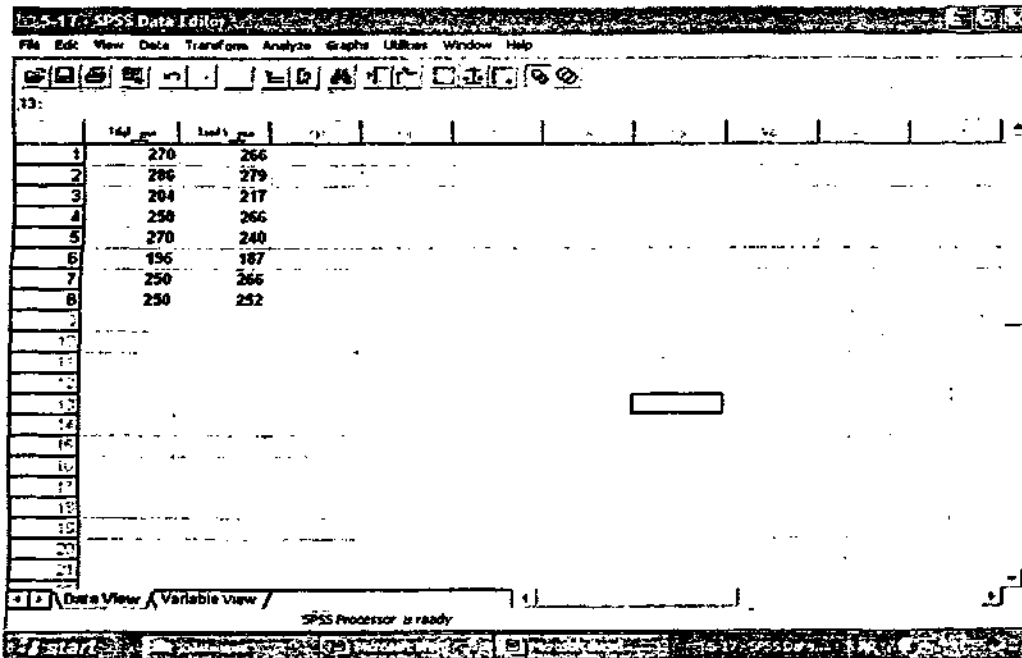
الخطوة الأولى : تحديد خصائص المتغيرين المطلوب حساب معامل ارتباط كاندال بينهما

، و ذلك بفتح شاشة *variable view* و تحديد هذه الخصائص الموضحة أيضاً بالشاشة :

الاسم	النوع	حجم المتغير	المواضع العشرية	بطاقة المتغير	الأكواد	القيم المفقودة	عرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
مج_ابتدا	رقمي	٨	لا يوجد	درجات ٨ تلاميذ في المجموع الكلي للشهادة الابتدائية بمدرسة السادات	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	رتبي
مج_اعدا	رقمي	٨	لا يوجد	درجات ٨ تلاميذ في المجموع الكلي لأولى اعدادى بمدرسة التحرير	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	رتبي

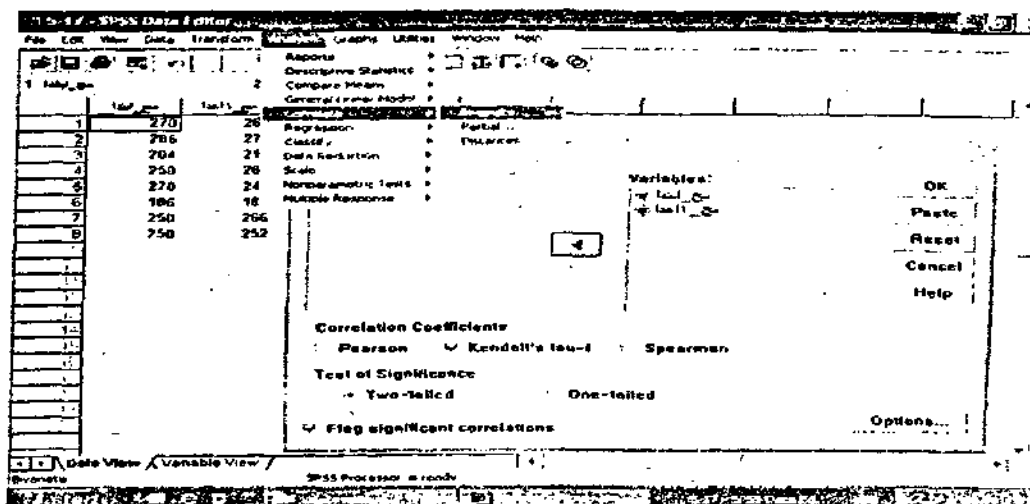


الخطوة الثانية : الانتقال إلى شاشة *data view* ، ثم كتابة البيانات الإحصائية في العمودين "مجم_ابتدا" ، "مجم_انتهاء" كما هو موضح بالشكل :

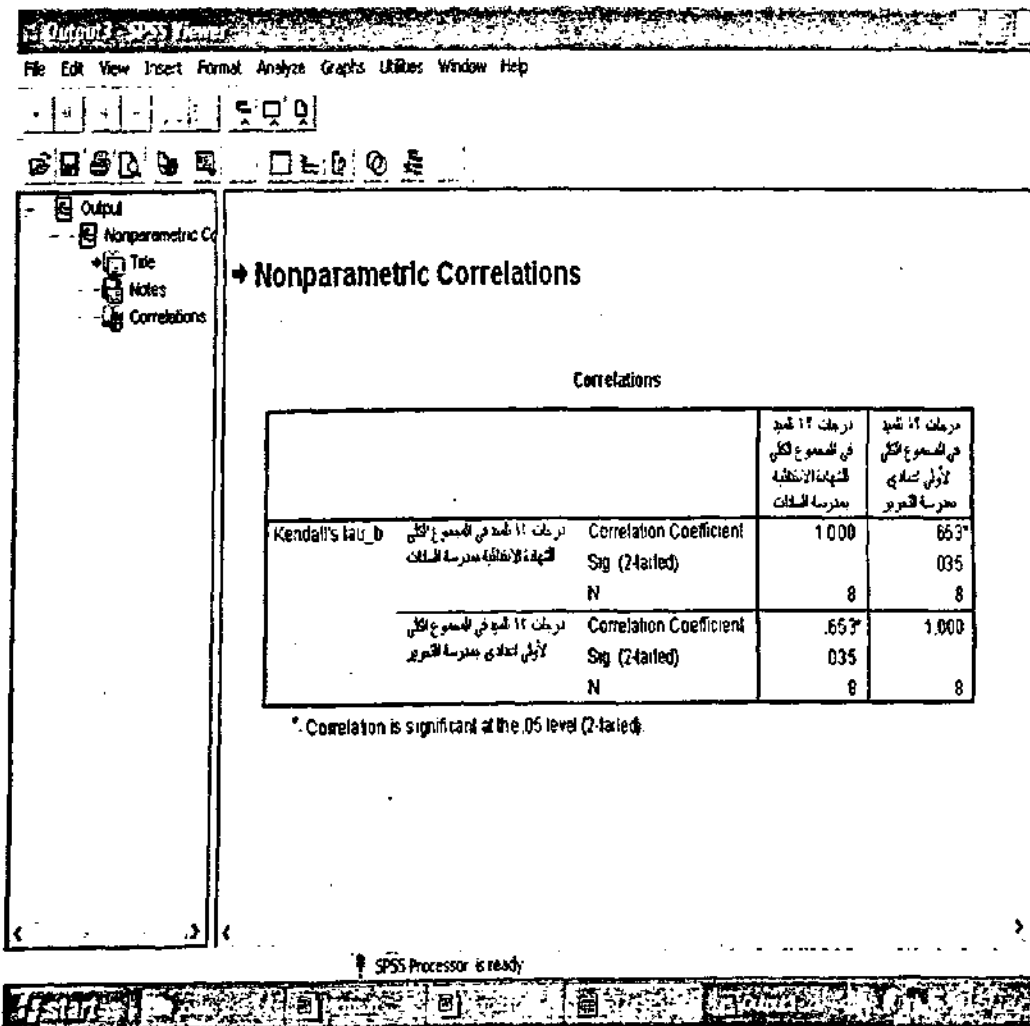


الخطوة الثالثة : من سطر الأوامر *analyze* نختار الأمر *correlate* ثم الأمر الفرعي *bivariate* سيظهر مربع حوار ندرج متغيري البيانات "مجم_ابتدا" ، "مجم_انتهاء" إلى المربع المجاور المسمى *variables* ، ثم نضغط على الاختيار *kendall tau-t* (و هو يعبر عن معامل ارتباط الرتب لكاندال النمط ب) وكذلك اختيار *flag significant correlations* للتعرف

على مستوى دلالة المعامل، كما أن هناك اختبار لدلالة الطرفين *two-tailed* و دلالة الطرف الواحد *one-tailed* نختار (دلالة الطرفين) كما بالشكل



الخطوة الرابعة : الضغط على الزر *ok* للحصول على ناتج التحليل كما بالشكل :



مقارنة الطريقة اليدوية بطريقة spss :

طريقة spss	الطريقة اليدوية	القيمة
٠,٦٥٣	٠,٦٥٣	الدالة
• منطقة الشك = ٠,٠٣٥ عند دالة الطرفين . • إننا نكتسب دالة عند مستوى ٠,٠٥ .	• ركاندال المحسوبة تساوى ٠,٦٥٣ • ركاندال الجدولية (درجات حرية ٨ ، دالة طرفين، مستوى ٠,٠١) = ٠,٧٨٦ . • بيرسون الجدولية (درجات حرية ٨ ، دالة طرفين، مستوى ٠,٠٥) = ٠,٦٤٣ • إذا : ركاندال دالة عند مستوى ٠,٠٥ .	
رفض الفرض الذى تمت صياغته - لا توجد علاقة بين درجات الشهادة الابتدائية و درجات الصف الأول الإعدادى .		الفرض المصاغ

التفسير التربوى لقيمة ركاندال ب المتحصل عليها :

النتيجة تشير إلى رفض الفرض الصفرى بوجود ارتباط دال إحصائياً بين درجات الشهادة الابتدائية و درجات أولى إعدادى و هى نتيجة منطقية تنادى بضرورة الاهتمام بتحصيل التلاميذ فى مرحلتهم التعليمية الأولى لأنه امتداد للمراحل التعليمية التالية .

٤- معامل إيتا (نسبة الارتباط) : eta (رأينا) :

متى أستخدم ريتا ؟

أ- عندما لا تكون العلاقة بين بيانات المتغيرين ذات مستوى القياس المسافى خطية ؟ أى عندما لا يمكننا تطبيق بيرسون .

ب- عندما يكون هناك تمييز بين المتغيرين أيهما مستقل و أيهما تابع .

رأينا مما سبق أننا يمكن استخدام معامل بيرسون فقط فى حالة العلاقة الخطية أى المستقيمة بين المتغيرين ، و كذلك مستوى القياس فى كل من المتغيرين من النوع المسافى ، و لكن ماذا لو كانت العلاقة بين المتغيرين ذات مستوى القياس المسافى غير خطية ، فى هذه الحالة إذا كان بالإمكان استخدام مقاييس ارتباطية أخرى لا تنقيد

بخطية العلاقة بين المتغيرين ، فإن هناك مقياس ارتباطي مخصص تحديدا للعلاقة غير الخطية بين المتغيرين و هو معامل إيتا (η) ، وأحيانا يسمى نسبة الارتباط ، كما أن هذا المعامل يتسم بخاصية أخرى مختلفة و هى أنه يتطلب التمييز بين المتغيرين أيهما مستقل و أيهما تابع ، و يمكن حساب ربيتا من خلال القانون :

$$ربيتا = \frac{عع}{عص} (٥-٢١)$$

حيث يمثل البسط (ع) الانحراف المعياري لمتوسطات التكرارات الفرعية للمتغير المستقل على المتغير التابع ، أما المقام (عص) فيمثل الانحراف المعياري لدرجات المتغير التابع .

دلالة ربيتا :

يتم معاملة بيانات المتغير المستقل على أنها متغير متعدد المستويات بحيث كل درجة تعد مستوى ، و بذلك فإن دلالة معامل إيتا تتحدد بدلالة الفروق التي تظهر بين متوسطات درجات المتغير التابع على هذه المستويات عن طريق تحليل التباين البسيط و الذى سنتعرف عليه أكثر في الفصل السادس .

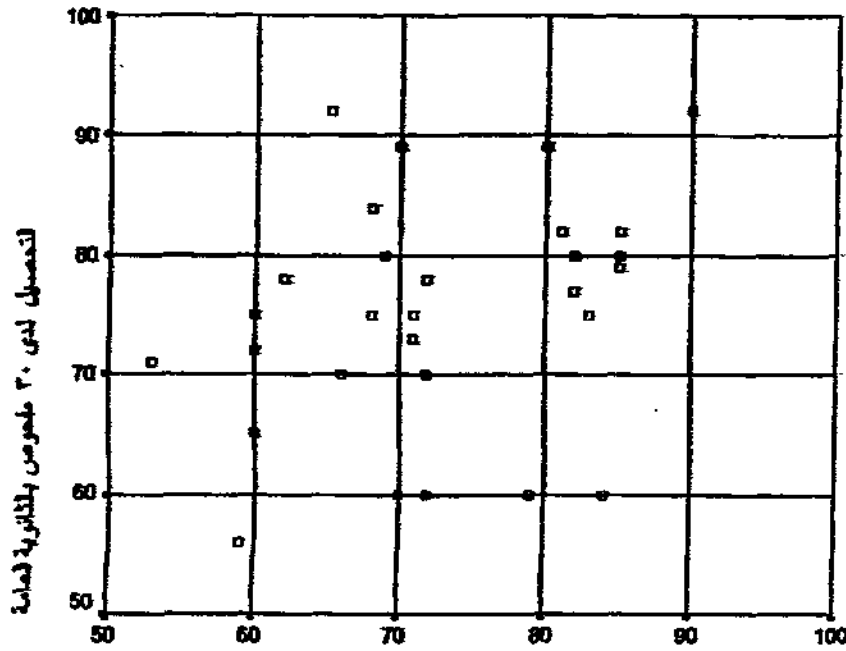
و المثال التالي يوضح كيفية حساب معامل إيتا يدوياً وباستخدام *spss* :

مثال (١١-١١) : قام باحث بتطبيق اختبارين على مجموعة طلاب الثانوى العام أحدهما فى الدافع المعرفى (المتغير المستقل) و الآخر فى التحصيل (المتغير التابع) فحصل على البيانات الموضحة بالجدول التالي:

الطلاب	الدافع المعرفى	التحصيل	الطلاب	الدافع المعرفى	التحصيل
١	٨٢	٨٠	١٦	٨٤	٦٠
٢	٧٠	٨٩	١٧	٦٩	٨٠
٣	٨٠	٨٩	١٨	٦٨	٧٥
٤	٧٩	٦٠	١٩	٧٢	٧٨
٥	٩٠	٩٢	٢٠	٦٠	٧٥
٦	٦٠	٧٢	٢١	٦٨	٨٤
٧	٧٢	٧٠	٢٢	٨٥	٧٩
٨	٦٥	٩٢	٢٣	٦٠	٦٥
٩	٥٩	٥٦	٢٤	٨٣	٧٥
١٠	٧٠	٦٠	٢٥	٨٥	٨٢
١١	٦٢	٧٨	٢٦	٥٣	٧١
١٢	٨٢	٧٧	٢٧	٧٢	٧٠
١٣	٨١	٨٢	٢٨	٧١	٧٥
١٤	٧٢	٦٠	٢٩	٧١	٧٣
١٥	٨٥	٨٠	٣٠	٦٦	٧٠

و المطلوب اختبار الفرض البحثي : توجد علاقة إيجابية بين الدافع المعرفي و التحصيل.

بإعداد رسم انتشار لاختبار خطية علاقة المتغيرين تجد الشكل كالتالي:



الدافع المعرفي لدى ٣٠ معلوم بالتقوية العامة

يلاحظ من الشكل وجود عدم خطية بين المتغيرين نظرا لابتعاد النقاط الممثلة لبيانات المتغيرين عن الميل نحو خط مستقيم و تبعثرها و لذلك فان معامل ارتباط بيرسون لا يصلح في هذه الحالة ، لذلك فان أفضل مقياس علاقي بين متغيرين علاقتهما غير خطية هو معامل ايتا .

تدريب

تحقق من خطية العلاقة بين المتغيرين بأسلوب غير بياني في ضوء ما درسته في

الفصل الثاني

و يمكن معرفة كيفية حساب ريتا يدوياً و باستخدام *spss* كالتالي :

الطريقة اليدوية :

الخطوة الأولى: نحسب المتوسط (\bar{M}) ، و الانحراف المعياري (σ) للمتغير التابع ،

ف نجد أن: $\bar{M} = 74.97$ ، $\sigma = 9.70$

مبين في الجدول التالي:

	90	80	70	60	50	40	30	20	10	0	10	20	30	40	50	60	70	80	90	100	110	120	130	140	150	160	170	180	190	200	210	220	230	240	250	260	270	280	290	300	310	320	330	340	350	360	370	380	390	400	410	420	430	440	450	460	470	480	490	500	510	520	530	540	550	560	570	580	590	600	610	620	630	640	650	660	670	680	690	700	710	720	730	740	750	760	770	780	790	800	810	820	830	840	850	860	870	880	890	900	910	920	930	940	950	960	970	980	990	1000	1010	1020	1030	1040	1050	1060	1070	1080	1090	1100	1110	1120	1130	1140	1150	1160	1170	1180	1190	1200	1210	1220	1230	1240	1250	1260	1270	1280	1290	1300	1310	1320	1330	1340	1350	1360	1370	1380	1390	1400	1410	1420	1430	1440	1450	1460	1470	1480	1490	1500	1510	1520	1530	1540	1550	1560	1570	1580	1590	1600	1610	1620	1630	1640	1650	1660	1670	1680	1690	1700	1710	1720	1730	1740	1750	1760	1770	1780	1790	1800	1810	1820	1830	1840	1850	1860	1870	1880	1890	1900	1910	1920	1930	1940	1950	1960	1970	1980	1990	2000	2010	2020	2030	2040	2050	2060	2070	2080	2090	2100	2110	2120	2130	2140	2150	2160	2170	2180	2190	2200	2210	2220	2230	2240	2250	2260	2270	2280	2290	2300	2310	2320	2330	2340	2350	2360	2370	2380	2390	2400	2410	2420	2430	2440	2450	2460	2470	2480	2490	2500	2510	2520	2530	2540	2550	2560	2570	2580	2590	2600	2610	2620	2630	2640	2650	2660	2670	2680	2690	2700	2710	2720	2730	2740	2750	2760	2770	2780	2790	2800	2810	2820	2830	2840	2850	2860	2870	2880	2890	2900	2910	2920	2930	2940	2950	2960	2970	2980	2990	3000	3010	3020	3030	3040	3050	3060	3070	3080	3090	3100	3110	3120	3130	3140	3150	3160	3170	3180	3190	3200	3210	3220	3230	3240	3250	3260	3270	3280	3290	3300	3310	3320	3330	3340	3350	3360	3370	3380	3390	3400	3410	3420	3430	3440	3450	3460	3470	3480	3490	3500	3510	3520	3530	3540	3550	3560	3570	3580	3590	3600	3610	3620	3630	3640	3650	3660	3670	3680	3690	3700	3710	3720	3730	3740	3750	3760	3770	3780	3790	3800	3810	3820	3830	3840	3850	3860	3870	3880	3890	3900	3910	3920	3930	3940	3950	3960	3970	3980	3990	4000	4010	4020	4030	4040	4050	4060	4070	4080	4090	4100	4110	4120	4130	4140	4150	4160	4170	4180	4190	4200	4210	4220	4230	4240	4250	4260	4270	4280	4290	4300	4310	4320	4330	4340	4350	4360	4370	4380	4390	4400	4410	4420	4430	4440	4450	4460	4470	4480	4490	4500	4510	4520	4530	4540	4550	4560	4570	4580	4590	4600	4610	4620	4630	4640	4650	4660	4670	4680	4690	4700	4710	4720	4730	4740	4750	4760	4770	4780	4790	4800	4810	4820	4830	4840	4850	4860	4870	4880	4890	4900	4910	4920	4930	4940	4950	4960	4970	4980	4990	5000	5010	5020	5030	5040	5050	5060	5070	5080	5090	5100	5110	5120	5130	5140	5150	5160	5170	5180	5190	5200	5210	5220	5230	5240	5250	5260	5270	5280	5290	5300	5310	5320	5330	5340	5350	5360	5370	5380	5390	5400	5410	5420	5430	5440	5450	5460	5470	5480	5490	5500	5510	5520	5530	5540	5550	5560	5570	5580	5590	5600	5610	5620	5630	5640	5650	5660	5670	5680	5690	5700	5710	5720	5730	5740	5750	5760	5770	5780	5790	5800	5810	5820	5830	5840	5850	5860	5870	5880	5890	5900	5910	5920	5930	5940	5950	5960	5970	5980	5990	6000	6010	6020	6030	6040	6050	6060	6070	6080	6090	6100	6110	6120	6130	6140	6150	6160	6170	6180	6190	6200	6210	6220	6230	6240	6250	6260	6270	6280	6290	6300	6310	6320	6330	6340	6350	6360	6370	6380	6390	6400	6410	6420	6430	6440	6450	6460	6470	6480	6490	6500	6510	6520	6530	6540	6550	6560	6570	6580	6590	6600	6610	6620	6630	6640	6650	6660	6670	6680	6690	6700	6710	6720	6730	6740	6750	6760	6770	6780	6790	6800	6810	6820	6830	6840	6850	6860	6870	6880	6890	6900	6910	6920	6930	6940	6950	6960	6970	6980	6990	7000	7010	7020	7030	7040	7050	7060	7070	7080	7090	7100	7110	7120	7130	7140	7150	7160	7170	7180	7190	7200	7210	7220	7230	7240	7250	7260	7270	7280	7290	7300	7310	7320	7330	7340	7350	7360	7370	7380	7390	7400	7410	7420	7430	7440	7450	7460	7470	7480	7490	7500	7510	7520	7530	7540	7550	7560	7570	7580	7590	7600	7610	7620	7630	7640	7650	7660	7670	7680	7690	7700	7710	7720	7730	7740	7750	7760	7770	7780	7790	7800	7810	7820	7830	7840	7850	7860	7870	7880	7890	7900	7910	7920	7930	7940	7950	7960	7970	7980	7990	8000	8010	8020	8030	8040	8050	8060	8070	8080	8090	8100	8110	8120	8130	8140	8150	8160	8170	8180	8190	8200	8210	8220	8230	8240	8250	8260	8270	8280	8290	8300	8310	8320	8330	8340	8350	8360	8370	8380	8390	8400	8410	8420	8430	8440	8450	8460	8470	8480	8490	8500	8510	8520	8530	8540	8550	8560	8570	8580	8590	8600	8610	8620	8630	8640	8650	8660	8670	8680	8690	8700	8710	8720	8730	8740	8750	8760	8770	8780	8790	8800	8810	8820	8830	8840	8850	8860	8870	8880	8890	8900	8910	8920	8930	8940	8950	8960	8970	8980	8990	9000	9010	9020	9030	9040	9050	9060	9070	9080	9090	9100	9110	9120	9130	9140	9150	9160	9170	9180	9190	9200	9210	9220	9230	9240	9250	9260	9270	9280	9290	9300	9310	9320	9330	9340	9350	9360	9370	9380	9390	9400	9410	9420	9430	9440	9450	9460	9470	9480	9490	9500	9510	9520	9530	9540	9550	9560	9570	9580	9590	9600	9610	9620	9630	9640	9650	9660	9670	9680	9690	9700	9710	9720	9730	9740	9750	9760	9770	9780	9790	9800	9810	9820	9830	9840	9850	9860	9870	9880	9890	9900	9910	9920	9930	9940	9950	9960	9970	9980	9990	10000
1																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																		

الخطوات الفرعية للخطوة الثالثة متضمنة في الجدول التالي:

سلسلة	مكرر	مكرر مجر	(مكرر مجر) ²	مكرر (مكرر مجر) ²
٢٠				٢٠٣٩,٥
١	٩٢	١٧,٠٣	٢٩,٠٢	٢٩,٠٢
٢	٨٠,٣٢	٥,٣٦	٢٨,٧٣	٨٦,١٩
٣	٦٠	١٤,٩٧	٢٢٤,١٠	٢٢٤,١٠
٤	٧٥	٠,٠٣	٠,٠١	٠,٠١
٥	٧٨,٥	٣,٥٢	١٢,٤٦	٢٤,٩٢
٦	٨٢	٧,٠٣	٤٩,٤٢	٤٩,٤٢
٧	٨٩	١٤,٠٣	١٩٦,٨٤	١٩٦,٨٤
٨	٦٠	١٤,٩٧	٢٢٤,١٠	٢٢٤,١٠
٩	١٤,٥	٥,٤٧	٢٩,٩٦	١١٩,١٨
١٠	٧٤	٠,٩٧	٠,٩٤	١,٨٨
١١	٧٤,٥	٠,٤٧	٠,٢٢	٠,٤٤
١٢	٨٠	٥,٠٣	٢٥,٣٠	٢٥,٣٠
١٣	٧٤,٥	٤,٥٢	٢٠,١٥	٤١,٠٤
١٤	٧٠	٤,٩٧	٢٤,٧٠	٢٤,٧٠
١٥	٩٢	١٧,٠٣	٢٩,٠٢	٢٩,٠٢
١٦	٧٨	٣,٠٣	٩,١٨	٩,١٨
١٧	٧٠,١٧	٤,٣٠	١٨,٤٦	٥٥,٤٧
١٨	٥٦	١٨,٩٧	٣٥٩,٨٦	٣٥٩,٨٦
١٩	٧٦	٣,٩٧	١٥,٧٦	١٥,٧٦

الخطوة الرابعة : حساب تباين متوسطات التكرارات الفرعية للمتغير المستقل (الدافع العرفي) على المتغير التابع (التحصيل): E^2 من المعادلة:

$$E^2 = \frac{\text{مج مس} \times (\text{م} - \text{مس})^2}{n - 1} \dots (22-5)$$

حيث $مس$: التكرارات الفرعية للمتغير المستقل ، ولكن من الجدول المبين في الخطوة السابقة نجد أن : $\text{مج مس} \times (\text{م} - \text{مس})^2 = 2039,5$ ، ومن ثم فإن :

$$E^2 = \frac{2039,5}{29} = 67,98 \text{ ومنها } E = 8,39$$

ملاحظة

تم التعامل في القانون السابق مع (ن-١) وليس (ن) حتى يعطينا التباين (و من ثم الانحراف المعياري) تقديراً للعينة غير متحيز للأصل الكلي السحوبة منه ، و كما سبق وأوضحنا أنه مع زيادة حجم (ن) أي عندما (ن < ٣٠) ، يمكن استخدام (ن) بدلاً من (ن-١) (١) و سيصبح التقديرين متقاربين إلى حد كبير.

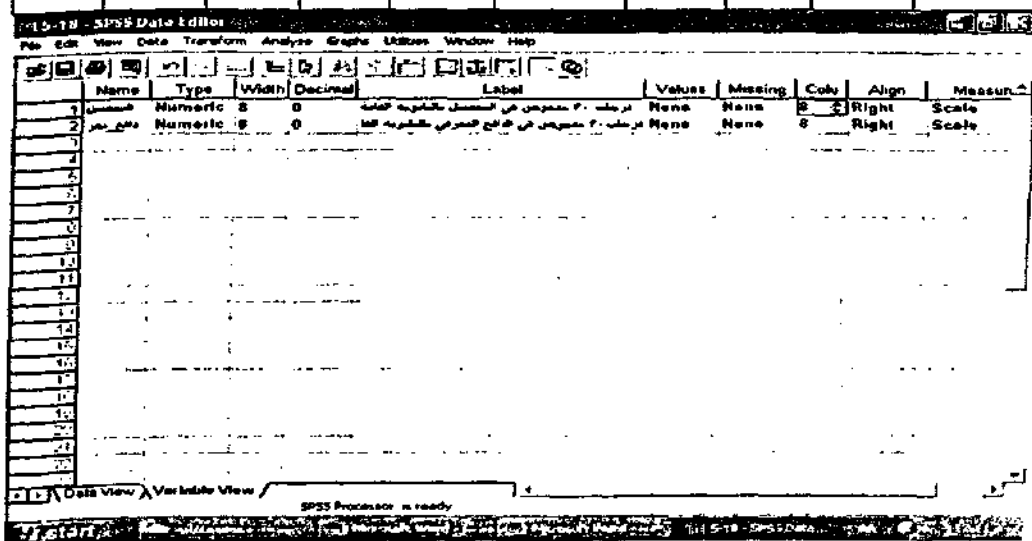
الخطوة الخامسة : حساب معامل ايتا (η^2) : كالتالي:

$$\eta^2 = \frac{E^2}{E_{\text{مس}}} = \frac{8,39}{9,70} = 0,865$$

استخدام spss :

الخطوة الأولى : تحديد خصائص كل من المتغيرين المطلوب التعرف على معامل ايتا بينهما ، وذلك بفتح شاشة *variable view* وتحديد هذه الخصائص و الموضحة أيضاً بالشاشة :

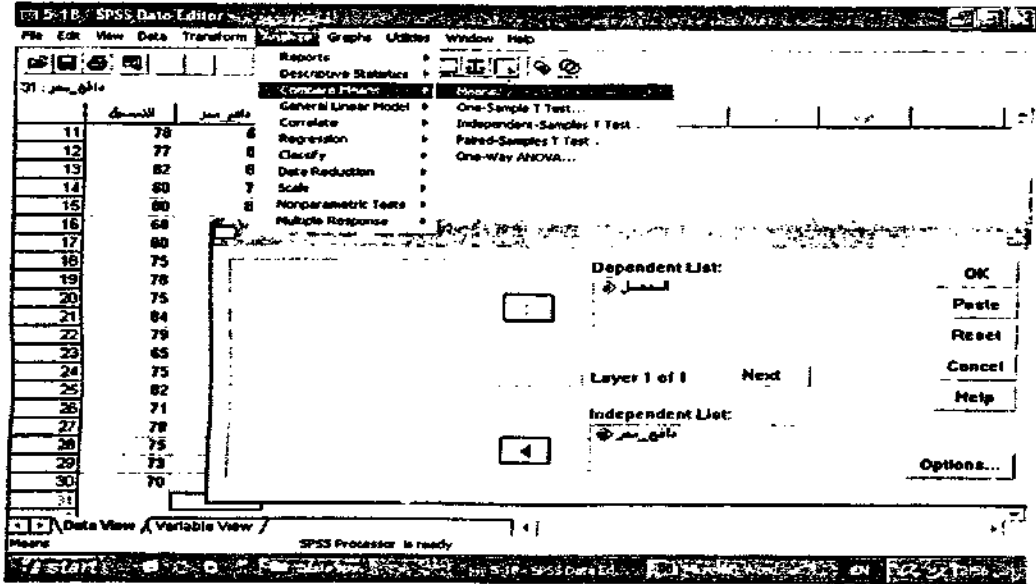
الاسم	النوع	حجم المتغير	المواضع العشرية	بطاقة المتغير	الأكواد	القيم المفقودة	عرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
التحميل	رقمي	٨	لا يوجد	درجات ٣٠ مفحوص في التحميل بالثانوية العامة	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	مترج
دافع معر	رقمي	٨	لا يوجد	درجات ٣٠ مفحوص في الدافع المعرفي بالثانوية العامة	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	مترج



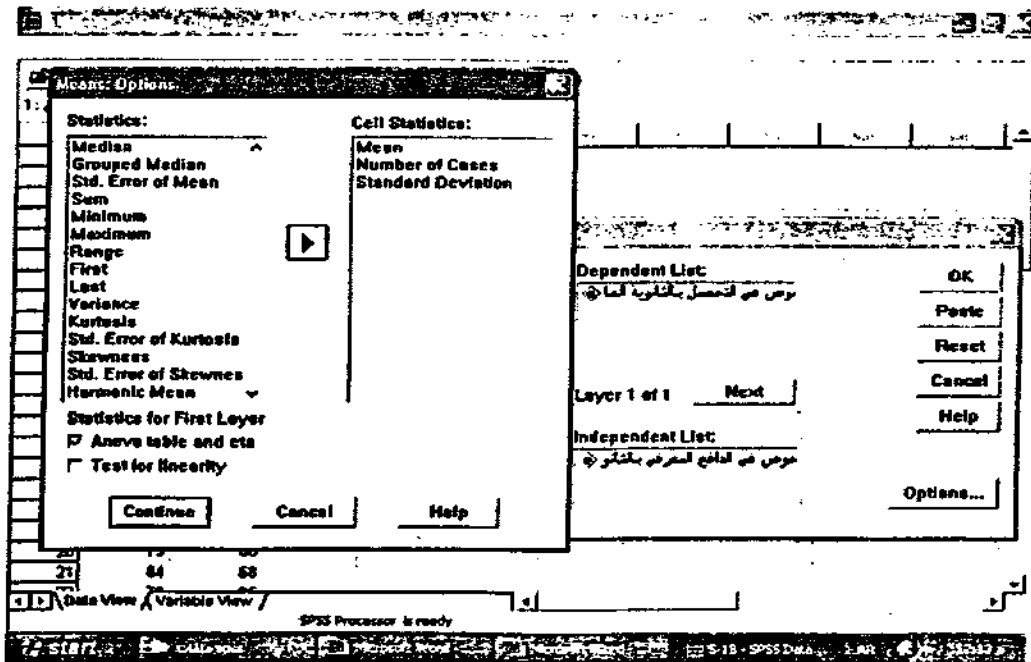
الخطوة الثانية: الانتقال إلى شاشة *data view* ، ثم كتابة البيانات الإحصائية في العمودين "التحميل" ، "دافع معر" كما هو موضح بالشكل:

التحميل	دافع معر
80	82
80	76
83	80
85	73
88	90
92	60
72	72
76	65
92	59
96	78
60	62
78	62
77	91
92	72
68	85
89	84
60	69
80	66
75	72
78	66
75	68
84	68

الخطوة الثالثة : من سطر الأوامر *analyze* نختار الأمر *compare means* ثم الأمر الفرعي *means...* سيظهر مربع حوار ندرج متغير البيانات "التحصيل" إلى المربع المسمى *dependent list* ، و متغير البيانات "دافع معر" إلى المربع المسمى *independent list* كما بالشكل :



الخطوة الرابعة: نضغط على الزر *options...* يظهر مربع حوار الذي يمدنا بخيارات عديدة نختار منها ما يهمنا و هو الاختيار *anova table and eta* كما بالشكل :



الخطوة الخامسة : ثم نضغط على الزرار *continue* لإخفاء مربع الخيارات هذا والرجوع إلى مربع الحوار الأصلي في الخطوة الثالثة ، وبعد الضغط على الزرار *ok* نحصل على قيمة معامل ايتا وكذلك جدول تحليل التباين "ف" الذى يوضح دلالة معامل ايتا كما بالشكل :

83	75.00	1	
84	60.00	1	
85	80.33	3	1.528
90	92.00	1	
Total	74.97	30	9.697

		Sum of Squares	df	Mean Square	F	Sig.
درجات ٢٠ مضمون في القصص	Between Groups (Combined)	20.39133	10	113.205	1.812	.158
بالتقوية الشفهية ٢٠ درجات مضمون	Within Groups	687.833	11	62.530		
في الدافع المعرفي بالتقوية الشفهية	Total	2726.957	29			

	Eta	Eta Squared
درجات ٢٠ مضمون في القصص		
بالتقوية الشفهية ٢٠ درجات مضمون	.865	.748
في الدافع المعرفي بالتقوية الشفهية		

SPSS Processor is ready

مقارنة الطريقة اليدوية بطريقة *spss* :

طريقة <i>spss</i>	الطريقة اليدوية	
٠,٨٦٥	٠,٨٦٥	القيمة
منطقة الشك = ٠,١٥٨ إذاً ربيتا غير دالة	تعتمد على تحليل التباين البسيط و الذى سيتم التعرف عليه فى الفصل السادس	الدلالة
رفض الفرض الذى تمت صياغته توجد علاقة إيجابية بين الدافع المعرفي و التحصيل		الفرض المصاغ

تدريب

هل نبحث عن دلالة النتيجة المتحصل عليها فى دلالة الطرف أم الطرفين

التفسير التربوي لمعامل ايما المتحصل :

توصلنا من النتيجة السابقة إلى أن $r_{\text{ايما}} = 0,865$ ، إلا أنه بالرغم من هذه القيمة الكبيرة إلا أن العامل غير دال إحصائياً ، وهو عدم وجود علاقة ارتباطية انحدارية للمتغير المستقل (الدافع المعرفي) بالمتغير التابع (التحصيل) ، نظراً لعدم دلالة النسبة الفائية المقابلة و ربما يرجع ذلك إلى عدم احتواء المناهج على ما يشبع الرغبة و الدافع إلى المعرفة و التزود بالعلم لدى طلاب الثانوية العامة بما يدحض صحة الفرض الحالئ المصاغ ، و هى رسالة موجهة إلى القائمين بالعملية التعليمية بضرورة الاهتمام بالمحتوى العلمى للمناهج بما يشبع الدافع المعرفى لدى الطلاب .

* معاملات الارتباط بين المتغيرات الثنائية التقسيم *dichotomous* :

هناك معاملات ارتباط معينة تهدف إلى إيجاد العلاقة بين متغيرين أحدهما أو كلاهما مقسم تقسيماً ثنائياً ، و التقسيم الثنائى للمتغير قد يكون حقيقياً أى طبيعياً أو قد يكون التقسيم اصطناعياً ، و يمن إيضاح الفرق بين النوعين من التقسيم كالتالى :

١- المتغيرات ذات التقسيم الثنائى الحقيقى : هى المتغيرات التى تقسم إلى صنفين فقط و ليس أكثر من صنفين مثل متغير النوع (ذكر-أنثى) ، و متغير المواطنة (مواطن-أجنبى) ، و الإجابة على سؤال معين (نعم-لا) ، و رد الفعل لقضية معينة (موافق-معارض) ، و غيرها من المتغيرات التى تقسم إلى صنفين بصورة طبيعية و هذا النوع من المتغيرات يكون نوعياً و ينتمى إلى مستوى القياس الاسمى لأن غرضه التصنيف و ليس أكثر من التصنيف.

٢- المتغيرات ذات التقسيم الثنائى الاصطناعى : هى متغيرات كمية فى طبيعتها و لكن تم تقسيمها فى ضوء نقطة تقسيم معينة (درجة قطع معينة) إلى قسمين أى أصبح متغير ذات تصنيف ثنائى و لكن الثنائية هنا اصطناعية أى غير حقيقية و بذلك تحول المتغير من كمى إلى نوعى و تحول مستوى القياس من مسافى (أو رتبى) إلى اسمى مثل متغير الذكاء (و هو فى الأصل متغير كمى) تم تحويله لاعتبار أو لآخر مثلاً إلى متغير ثنائى التقسيم (ذكى-غبى) فى ضوء محك معين و ليكن من حصل على نسبة ذكاء ١٠٠ فما فوق يعد ذكى أما دون ذلك فيعد غبى ، و مثل متغير النجاح الدراسى و المبني على درجات كمية فهنا

نقسم المتغير إلى صنفين (ناجح-راسب) فى ضوء درجة نجاح معينة (و ليكن نصف المجموع الكلى) و هنا التقسيم أيضاً إصطناعى ، و هكذا فإن أى متغير كمى يتم تقسيمه إلى صنفين فى ضوء درجة قطع معينة يسمى (متغير ذو تقسيم ثنائى اصطناعى) .

ملاحظة

هناك طرق عديدة لتحديد درجة القطع أى الدرجة التى تقسم الفحوصين إلى صنفين ، و من درجات القطع ما يعتمد على الوسيط أو المتوسط أو مزيج من المتوسط والانحراف المعياري ، أو نسبة مئوية من المجموع الكلى (٥٠ ٪ مثلاً) ، و هناك أيضاً طرقاً تجريبية لتحديد درجة القطع مثل طريقة أنجوف *angoff* و طريقة ندلسكاى *nedleskey* ، و طريقة ايبل *ebel* و طريقة جيغر *jaeger* ، و لقد قام المؤلف بإجراء بحث عن المقارنة بين طريقتى أنجوف و ندلسكاى و مقارنة قرار التصنيف الناتج عن كل منهما و تم التوصل إلى أن قرار التصنيف الناتج عن طريقة أنجوف يتسم بالدقة مقارنة بطريقة ندلسكاى (حجاج غانم ، ٢٠٠٤ : ب)

ملاحظة

اختلف العلماء و المتخصصون فى الإحصاء على بعض المتغيرات الثنائية التقسيم من حيث حقيقية ثنائيتها أم اصطناعية ثنائيتها فمثلاً:

متغير الإجابة على سؤال (نعم-لا) أو (صح-خطأ) أشار عدد من العلماء (زكريا الشربيني، ٢٠٠١ ، ١٨٠ ؛ صلاح الدين محمود علام ، ٢٠٠٠ ، ٣١٦ ؛ صفوت فرج ، ١٩٩٦ ، ٢٢٥ ؛ *nunnally, 1978, 132*) أنه متغير ثنائى حقيقى و علتهم فى ذلك أن الفرد قد يجيب إجابة صحيحة أو خاطئة و ليس هناك احتمال ثالث ، ولكن فى نفس الوقت أشار (فؤاد أبو حطب ، آمال صديق ، ١٩٩١ ، ٧٧٠) إلى أن الثنائية فى هذه الحالة ليست ثنائية حقيقية و علتها فى ذلك أنه لا يمكن القول أن جميع الذين صنفوا بأنهم أجابوا على السؤال بنعم فعلوا ذلك بدرجة متساوية من التأكيد و أن الذين أجابوا بلا فعلوا ذلك أيضاً بدرجة متساوية من النفي ، و لكن الإجابة بنعم أو لا تمثل متصل من السلوك يمتد من الإيجاب و التأكيد الشديدين إلى السلب و النفي الشديدين أيضاً ، و بالتالى فالثنائية ليست ثنائية حقيقية و لكنها إحدى الحالات المحتملة .

و لكن يفضل المؤلف الرأى الأول و الذى ينادى بالتصنيف الثنائى الحقيقى لمتغير الإجابة على سؤال (نعم - لا) أو (صح - خطأ) نظراً لأن القياس النفسى مبنى على أساس توافر الشروط السيكمترية فى المقاييس و الاختبارات النفسية (الثبات - الصدق - المعايير) و التى تجعل استجابة أى فرد لأى سؤال هى استجابة حقيقية بالفعل ، و نفس الكلام يمكن أن يقال على متغير مثل الاتجاه نحو قضية معينة (موافق-معارض) .

و نوع معامل الارتباط المستخدم يتوقف على نوع أحد المتغيرين الثنائيين أو كليهما و لعل
الجدول التالي يوضح ذلك :

معامل الارتباط المستخدم	نوع التقسيم الثنائي	
	أحد المتغيرين	المتغير الآخر
معامل الارتباط الثنائي (رنتس)	مساقي	تقسيم ثنائي اصطناعي
معامل الارتباط الرباعي (ريبر)	تقسيم ثنائي اصطناعي	تقسيم ثنائي اصطناعي
معامل الارتباط الثنائي الحقيقي (رنتس حقيقي)	مساقي	تقسيم ثنائي حقيقي
معامل الارتباط الرباعي الحقيقي (ريبر حقيقي)	تقسيم ثنائي حقيقي	تقسيم ثنائي حقيقي

و فيما يلي إلقاء بعض الضوء على هذه الأنواع من معاملات الارتباط :

٥- معامل الارتباط الثنائي : *biserial* (رنتس) :

متى أستخدم رنتس ؟

• إذا كان أصل بيانات المتغيرين من النوع الكمي .

• إذا حولنا بيانات إحدى المتغيرين لسبب أو لآخر إلى تقسيم ثنائي إصطناعي ، و الآخر

كان مستوى قياسه مساقي .

• أن تتوزع بيانات كلا المتغيرين تبعاً للمنحنى الاعتدالي .

إن رنتس يهدف إلى إيجاد العلاقة بين متغيرين أحدهما كمي و الآخر كان في الأصل

متغير كمي و لكن تم تقسيمه في ضوء نقطة تقسيم معينة (درجة قطع) إلى قسمين أي

أصبح متغير ذي تصنيف ثنائي غير حقيقي .

ملاحظة

إذا حصلنا على بيانات المتغيرين في صورة كمية فإننا من باب أولى أن نحسب معامل
الارتباط بينهما باستخدام طريقة بيرسون ، و لكننا نلجأ إلى معامل الارتباط الثنائي في
حالتين أولهما عدم إمكانية تطبيق معامل بيرسون ، و الحالة الثانية عدم توفر البيانات
الكمية لإحدى المتغيرين .

و يمكن حساب معامل الارتباط الثنائي من القانون :

$$r_{\text{رنتس}} = \frac{(m-1) \times \sigma_K^2 \times \sigma_{K^2}}{E \times K} \dots (5-23)$$

حيث: م. متوسط درجات الأفراد على المتغير المتصل و الذين ينتمون إلى الصنف الأول (ذكي مثلاً) في المتغير الثنائي .

م. متوسط درجات الأفراد على المتغير المتصل و الذين ينتمون إلى الصنف الثاني (غبي مثلاً) في المتغير الثنائي .

ك. نسبة تكرار الأفراد على الصنف الأول في المتغير الثنائي .

ك. نسبة تكرار الأفراد على الصنف الثاني في المتغير الثنائي .

ع الانحراف المعياري لدرجات العينة ككل في المتغير المتصل .

ك الارتفاع الصادي على منحنى التوزيع الاعتدالي المقابل لنسبة الأفراد المنتمون للصنف الأول .

ويمكن معرفة كيفية حساب معامل الارتباط الثنائي (نيسر) من خلال المثال التالي :

مثال (١٩-١٠) : قام باحث بتطبيق اختبارين على (١٦) مفحوص أحدهما في الذكاء و

الآخر في الاستعداد الميكانيكي و قد قام بتصنيف مفحوصيه في الذكاء (في ضوء محك

معين) إلى صنفين (ذكي-غبي) لاعتبارات خاصة ببحثه و كانت بياناته كالتالي:

درجات الذكاء	٨٩	١٠٩	١١٢	١٠٣	١١٩	٩٢	٧٩	١١٧
مستوى الذكاء	غبي	ذكي	ذكي	ذكي	ذكي	غبي	غبي	ذكي
الاستعداد الميكانيكي	١٤	١٦	١٩	١٢	١٧	١٤	٩	١٥
درجات الذكاء	٩٣	٨٨	١٠٠	٨٧	١٠٥	١١١	١٠١	١٠٩
مستوى الذكاء	غبي	غبي	ذكي	غبي	ذكي	ذكي	ذكي	ذكي
الاستعداد الميكانيكي	١٤	١٦	١٥	١٧	١٦	١٨	١٥	١٩

و المطلوب اختبار الفرض البحثي: توجد علاقة بين متغيري الذكاء و الاستعداد

الميكانيكي .

الطريقة اليدوية:

نلاحظ على بيانات المتغيرين أنهما موزعان توزيعاً اعتدالياً حيث أن معامل الالتواء

للمتغيرين (الذكاء-الاستعداد الميكانيكي) هما (-٠,٢ ، -٠,٨٤) على الترتيب

تدريب

توصل إلى معاملى الالتواء السابقين فى ضوء ما درسته فى الفصل الثانى

المطلوب التعرف على العلاقة بين متغيرين أحدهما كمى ذو مستوى قياس مسافى و هو متغير الاستعداد الميكانيكى و الآخر أيضاً متغير كمى و لكن تحول إلى متغير نوعى ذى مستوى قياس اسمى بصورة اصطناعية ، و هو متغير الذكاء (ذكى-غيبى) ، و بذلك نملك كل المعطيات التى تجعلنا نطبق رنسى كالتالى :

الخطوة الأولى : إيجاد القيم اللازمة لحساب رنسى كالتالى:

م_١ و هى متوسط درجات الأنكياء فى الاستعداد الميكانيكى = ١٦,٢ .

م_٢ و هى متوسط درجات الأغبياء فى الاستعداد الميكانيكى = ١٤ .

ك_١ و هى نسبة الأنكياء فى المجموعة = ٠,٦٢٥

ك_٢ و هى نسبة الأغبياء فى المجموعة = ٠,٣٧٥

ع و هى الانحراف المعيارى لدرجات المجموعة فى الاستعداد الميكانيكى = ٢,٥٥

ك و هو الارتفاع الصادى للمنحنى الطبيعى المقابل لنسبة الأنكياء أى المقابل للنسبة ٠,٦٢٥

و هى = ٠,٣٨ .

تدريب

توصل إلى هذه القيم بنفسك

الخطوة الثانية : يتم تطبيق قانون رنسى كالتالى :

$$\text{رنسى} = \frac{0,375 \times 0,625 \times (14 - 16,2)}{0,38 \times 2,55} = 0,53$$

استخدام spss : لا يتضمن برنامج spss إجراء لمعامل الارتباط الثنائى (و سيتم التعليق

على ذلك بعد عرض معامل الارتباط الرباعى)

٦- معامل الارتباط الرباعى : *tetrachoric* (رباعى) :

متى أستخدام رباعى ؟

أ- عندما يكون أصل بيانات المتغيرين من النوع الكمى .

ب- إذا حولنا بيانات كلا المتغيرين لسبب أو لآخر إلى تقسيم ثنائى إصطناعى .

ج- أن تتوزع بيانات كلا المتغيرين تبعاً للمنحنى الاعتدالى

إن رباعى يهدف إلى إيجاد العلاقة بين متغيرين كميين و لكن تم تقسيم كل منهما إلى نصفين فى ضوء محك معين (درجة قطع) ، و بذلك يصبح كل متغير منهما ثنائى التقسيم و لكن الثنائية هنا كانت اعتباطية أى اصطناعية و ليست طبيعية، و يتطلب معامل الارتباط الرباعى مثله مثل معامل الارتباط الثنائى ضرورة توزيع بيانات المتغيرين اعتدالياً و من المتغيرات المصنفة تصنيفاً ثنائياً بطريقة اصطناعية متغير التحصيل و الذى يعد متغير كمى و لكن يمكننا تقسيمه إلى نصفين عن طريق درجة معينة و لتكن المتوسط مثلاً للأفراد الذين يحصلون على درجة أكبر أو تساوى المتوسط يعتبرون ناجحون و ما هم دون المتوسط فيعدون راسبون ، لذا تم تقسيم هذا المتغير الكمى إلى قسمين (النجاح-الرسوب) بطريقة اصطناعية أو اعتباطية و على ذلك يتحول المتغير الكمى الذى هو فى الأصل مسافى إلى متغير اسمى ، و القانون المستخدم لحساب معامل الارتباط الرباعى قانون طويل و مجهد ، و لكن هناك طريقة تقريبية لحسابه أشار إليها(فؤاد أبو حطب،امال صادق، ١٩٩١ ، ٧٧١) تعطى نتائج متقاربة مع القانون الأصلى و هذه الطريقة تعتمد على المفهوم الهندسى لمعامل الارتباط عن طريق إحدى نوال حساب المثلثات و هى جيب تمام الزاوية "جتا" كالتالى:

$$\text{رباعى} = \text{جتا} \left(\frac{180}{\sqrt{\frac{d \times 1}{b \times c} + 1}} \right) \dots (24-5)$$

حيث رباعى ترمز لمعامل الارتباط الرباعى ، أ،ب،ج،د ترمز لعدد الحالات المشتركة بين تصنيفى المتغيرين الكميّين (٢×٢) نتيجة تفاعلها معاً .

فمثلاً إذا أردنا حساب العلاقة بين متغيرى الذكاء(ذكى-غبى) و الاستعداد

الميكانيكى(مرتفع-منخفض) تكون:

أ: الأذكاء المرتفعين فى الاستعداد الميكانيكى .

ب: الأذكىاء المنخفضين في الاستعداد الميكانيكي .

ج: الأغبياء المرتفعين في الاستعداد الميكانيكي .

د: الأغبياء المنخفضين في الاستعداد الميكانيكي .

و يمكن توضيح كيفية حساب رربى يدوياً من المثال القالى :

مثال (١١-٢) : أراد معلم أن يتعرف على طبيعة العلاقة بين دافعية (١١) تلميذ من تلاميذ فصله و تحصيلهم الدراسى فحصل على بيانات عن كل متغير و قد قام المعلم بتقسيم تلاميذه فى كل متغير طبقاً لمحك معين إلى صنفين لاعتبارات سيكومترية خاصة بتقييم تلاميذه و متابعتهم فحصل على البيانات الموضحة فى الجدول القالى

التلاميذ	الدافعية		التحصيل	
	الدرجة	التقسيم	الدرجة	التقسيم
محمد	١٩	مرتفع	٢٤	ناجح
محمود	١١	منخفض	٢٨	ناجح
مصطفى	٩	منخفض	١٢	راسب
عمر	٨	منخفض	٢٨	ناجح
مؤمن	١٤	مرتفع	٢٤	ناجح
مريم	٩	منخفض	١٤	راسب
منة	١٧	مرتفع	١٩	ناجح
منار	١٥	مرتفع	١٠	راسب
الاء	١٥	مرتفع	٢٩	ناجح
اية	١٨	مرتفع	٢٧	ناجح
عبد الرحمن	١٧	مرتفع	٢٠	ناجح

و المطلوب اختبار الفرض البحثى توجد علاقة إيجابية بين الدافعية و التحصيل .

الطريقة اليدوية:

نلاحظ على بيانات المتغيرين أنهما موزعان توزيعاً اعتدالياً حيث أن معاملى الالتواء

للمتغيرين (الدافعية-التحصيل) هما (-٠,٣٢ ، -٠,٥٥) على الترتيب .

تدريب

توصل إلى معاملى الالتواء السابقين فى ضوء ما درسته فى الفصل الثانى

و المطلوب التعرف على العلاقة بين متغيرين كميين في طبيعتهما و تم تحويلهما بصورة اصطناعية إلى متغيرين مقسمين تقسيماً ثنائياً و بذلك نملك كل المعطيات التي تجعلنا نطبق ربياس كالتالي :

الخطوة الأولى : نكون جدول الاقتران التالي:

الرافعية التحصيل	مرتفع	منخفض	المجموع
ناجح	٦	٢	٨
راسب	١	٢	٣
المجموع	٧	٤	١١

من الجدول السابق نجد ان: أ=٦ ، ب=٢ ، ج=١ ، د=٢

الخطوة الثانية : يتم تطبيق قانون ربياس كالتالي :

$$r_{\text{رباس}} = \text{جتا} = \left(\frac{180}{\frac{2 \times 6}{1 \times 2} + 1} \right) = \text{جتا } 52,18 = 0,61$$

استخدام spss : لا يتضمن برنامج spss إجراء لمعامل الارتباط الرباعي .

ملاحظة

يلاحظ أن كل من معامل الارتباط الثنائي و معامل الارتباط الرباعي غير متضمنين في برنامج spss و يرجع ذلك إلى ضعف هذين العاملين مقارنة بمعاملَي الارتباط الثنائي الحقيقي و معامل ارتباط فاي (معامل الارتباط الرباعي الحقيقي) و الذان سيتم التعرض إليهما في الصفحات التالية و لعل ذلك يرجع إلى الاصطناعية في التقسيم و التي نجريها على بيانات أحد المتغيرين الكميّين أو كليهما على الترتيب ، و يؤيد ذلك (nunnally,1978,136) و الذي أشار إلى أن كل من معامل الارتباط الثنائي و معامل الارتباط الرباعي يتسمان بالضعف و يفضل عدم استخدامهما و حدد عدة أسباب لذلك منها أن هذين العاملين يتطلبان ضرورة اعتدالية توزيع بيانات المتغيرين المراد حساب معامل الارتباط بينهما و إذا لم يحدث ذلك سيعطى العامل نتائج مضللة، كما أن اصطناعية التقسيم تجعل النتائج غير دقيقة فلقد وجد nunnally فجوة كبيرة بين قيمة معامل الارتباط الثنائي أو الرباعي من جانب (و المبني على الوسيط كنقطة تقسيم) و معامل ارتباط بيرسون لنفس بيانات المتغيرين من جانب آخر ، و هناك سبب آخر لضعف هذين العاملين و هو عدم استخدامهما في حساب مقاييس إحصائية أخرى مقارنة بمعامل ارتباط بيرسون و الذي يستخدم في الارتباط الجزئي و معامل الارتباط المتعدد و تحليل الانحدار المتعدد.

٧- معامل الارتباط الثنائي الحقيقي *point biserial* (ثنائي حقيقي) ::

متى استخدم ثنائي حقيقي :

أ- عندما تكون بيانات أحد المتغيرين من النوع الكمي و الآخر من النوع الكيفي .

ب- عندما يكون المتغير الكيفي مصنف تصنيفاً ثنائياً حقيقياً .

إن ما يميز معامل الارتباط الثنائي الحقيقي (ثنائي حقيقي) عن ثنائي هو طبيعة المتغير الثنائي و الذي يعد في هذه الحالة مصنف تصنيفاً ثنائياً حقيقياً و ليس اعتباطياً ، بمعنى أننا نلجأ إلى ثنائي حقيقي عندما يكون أحد المتغيرين كمياً ، أما المتغير الآخر فهو متغير ثنائي حقيقي و هو كما ذكرنا مثل النوع (ذكر-أنثى) ، المواطنة (مواطن-أجنبي) ، الاتجاه نحو قضية معينة (موافق-معارض) ، الإجابة على سؤال معين (نعم-لا) و هكذا ، و في الحقيقة إن معامل الارتباط الثنائي الحقيقي (ثنائي حقيقي) يكافئ تماماً معامل ارتباط بيرسون (بيرسون) ، و سنرى في الصفحات القليلة التالية أن طريقة *spss* لحساب ثنائي حقيقي تعتمد اعتماد كلي على بيرسون .

و يمكن حساب معامل الارتباط الثنائي الحقيقي من القانون :

$$\text{ثنائي حقيقي} = \frac{(م_1 - م_2) \times \sqrt{\frac{ك_1 \times ك_2}{ع}}}{(م_1 - م_2) \times \sqrt{\frac{ك_1 \times ك_2}{ع}}}$$

حيث : $م_1$ متوسط درجات الأفراد على المتغير المتصل و الذين ينتمون إلى الصنف الأول (ذكر مثلاً) في المتغير الثنائي الحقيقي .

$م_2$ متوسط درجات الأفراد على المتغير المتصل و الذين ينتمون إلى الصنف الثاني (أنثى مثلاً) في المتغير الثنائي الحقيقي .

$ك_1$ نسبة تكرار الأفراد على الصنف الأول في المتغير الثنائي الحقيقي أي نسبة الذكور مثلاً .

ك، نسبة تكرار الأفراد على الصنف الثانى فى المتغير الثنائى الحقيقى أى نسبة الإناث مثلاً .

ع الانحراف المعيارى لدرجات العينة ككل فى المتغير المتصل .

دلالة رتسنى حقيقى : يتم التعرف على دلالة رتسنى بعد بنفس طريقة رتسنى أى اعتبار أنه قيمة عادية لمعامل ارتباط بيرسون و اتباع الطرق المعتادة فى التعرف على الدلالة .

و يمكن معرفة كيفية حساب رتسنى حقيقى يدوياً و باستخدام *spss* من خلال المثال التالى :

مثال (٥-٢١) : تم تطبيق اختبار فى القدرة التذكيرية ذى الدرجة الكلية (٥٠)

على مجموعة من طلاب الصف الثانى الإعدادى من الجنسين عددهم (٣٤) طالباً و طالبة و كانت البيانات كالتالى :

العينة	النوع	القدرة التذكيرية	العينة	النوع	القدرة التذكيرية
١	ذكر	٤١	١٨	ذكر	٢٩
٢	ذكر	٣٢	١٩	ذكر	٣٦
٣	ذكر	٤٥	٢٠	أنثى	٤٩
٤	أنثى	٣٠	٢١	ذكر	٤٦
٥	ذكر	٣٦	٢٢	ذكر	٣٢
٦	أنثى	٤٥	٢٣	ذكر	٣١
٧	ذكر	٣٦	٢٤	أنثى	٤٠
٨	ذكر	٢٦	٢٥	ذكر	٣٠
٩	ذكر	٢٩	٢٦	أنثى	٣٩
١٠	أنثى	٣٥	٢٧	ذكر	٢١
١١	ذكر	٣٧	٢٨	ذكر	٣٠
١٢	ذكر	٣٥	٢٩	أنثى	٤٣
١٣	أنثى	٤٥	٣٠	أنثى	٣٥
١٤	أنثى	٣٥	٣١	ذكر	٤٠
١٥	أنثى	٤١	٣٢	أنثى	٣٥
١٦	ذكر	٣٩	٣٣	أنثى	٤٨
١٧	ذكر	٤٣	٣٤	أنثى	٤٥

و المطلوب اختبار الفرض البحثى : يوجد ارتباط بين النوع (ذكر-أنثى) و القدرة التذكيرية

لدى طلاب الصف الثانى الإعدادى .

استخدام *spss* : المطلوب التعرف على العلاقة بين متغيرين أحدهما كمى ذو مستوى قياس مسافى و هو متغير القدرة التذكيرية و الآخر متغير نوعى ذى مستوى قياس اسمى و هو

متغير النوع (ذكر-أنثى) ، وبذلك فنحن نملك كل المعطيات التي تجعلنا نطبق رثنائ حقيقي كالتالى

الخطوة الأولى : إيجاد القيم اللازمة لحساب رثنائ حقيقي كالتالى:

م، و هى متوسط درجات الذكور فى القدرة التذكيرية = ٣٤,٧ .

م، و هى متوسط درجات الإناث فى القدرة التذكيرية = ٤٠,٣٦ .

ك، و هى نسبة الذكور فى المجموعة = ٠,٥٩

ك، و هى نسبة الإناث فى المجموعة = ٠,٤١

ع و هى الانحراف المعياري لدرجات المجموعة فى القدرة التذكيرية = ٦,٧٢

تدريب

توصل إلى هذه القيم بنفسك

الخطوة الثانية : يتم تطبيق قانون رثنائ حقيقي كالتالى :

$$\text{رثنائ حقيقي} = \frac{(40,36 - 34,7) \times 0,59 \times 0,41}{6,72} = 0,41$$

استخدام spss :

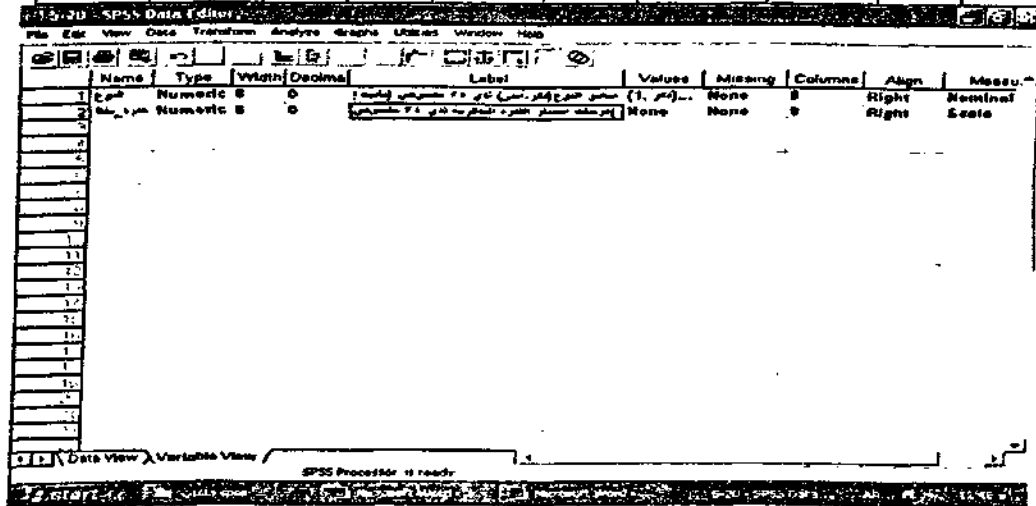
هى نفس قيمة بيرسون باستخدام spss ، مع ملاحظة مهمة و هى ضرورة أن نختار نوع المتغير الثنائى فى شاشة عرض خصائص المتغيرات : (رقمى) (numeric) و ليس (نوعى) (string) و إلا سيرفض برنامج spss حساب بيرسون التى هى نفسها رثنائى حقيقى كالتالى:

الخطوة الأولى :

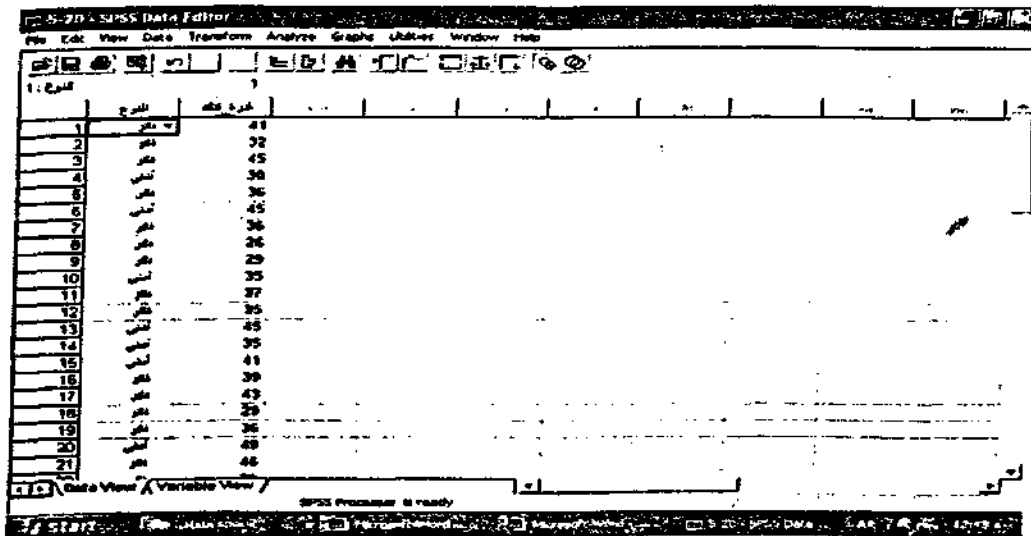
تحديد خصائص كل من المتغيرين المطلوب التعرف على معامل ارتباط بيرسون بينهما (و التى هى نفسها قيمة رثنائ حقيقي) ، وذلك بفتح شاشة variable view وتحديد هذه الخصائص الموضحة أيضا بالشاشة :

الاسم	النوع	حجم المتغير	المواضع العشرية	بطاقة المتغير	الاكواد	القيم المقبولة	عرض الأداة	المحاذاة	مستوى القياس
النوع	رقمى	٨	لا يوجد	متغير النوع (١، ذكر) ، (٢، أنثى)	(١، ذكر) ، (٢، أنثى)	لا يوجد	٨	يمين	اسمى

متخرج	يعين	أ	لا يوجد	لا يوجد	درجات اختبار القدرة التنكسية لدى ٣٤ مضموس (ثانية إعدادي) بمدرسة قنا	لا يوجد	أ	رقمي	قدرة_تذك
-------	------	---	---------	---------	---	---------	---	------	----------

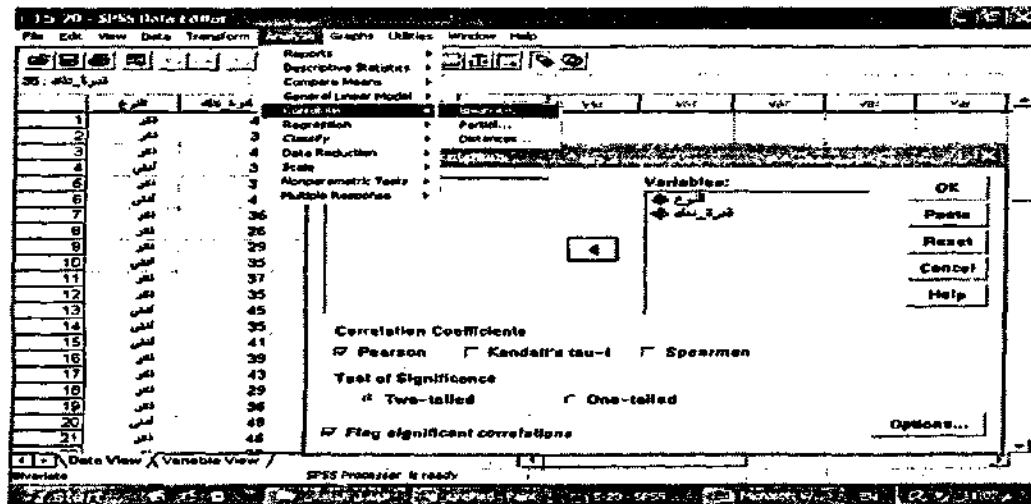


الخطوة الثانية : الانتقال إلى شاشة *data view* ، ثم كتابة البيانات الإحصائية في العمودين "النوع" ، "قدرة_تذك" كما هو موضح بالشكل :

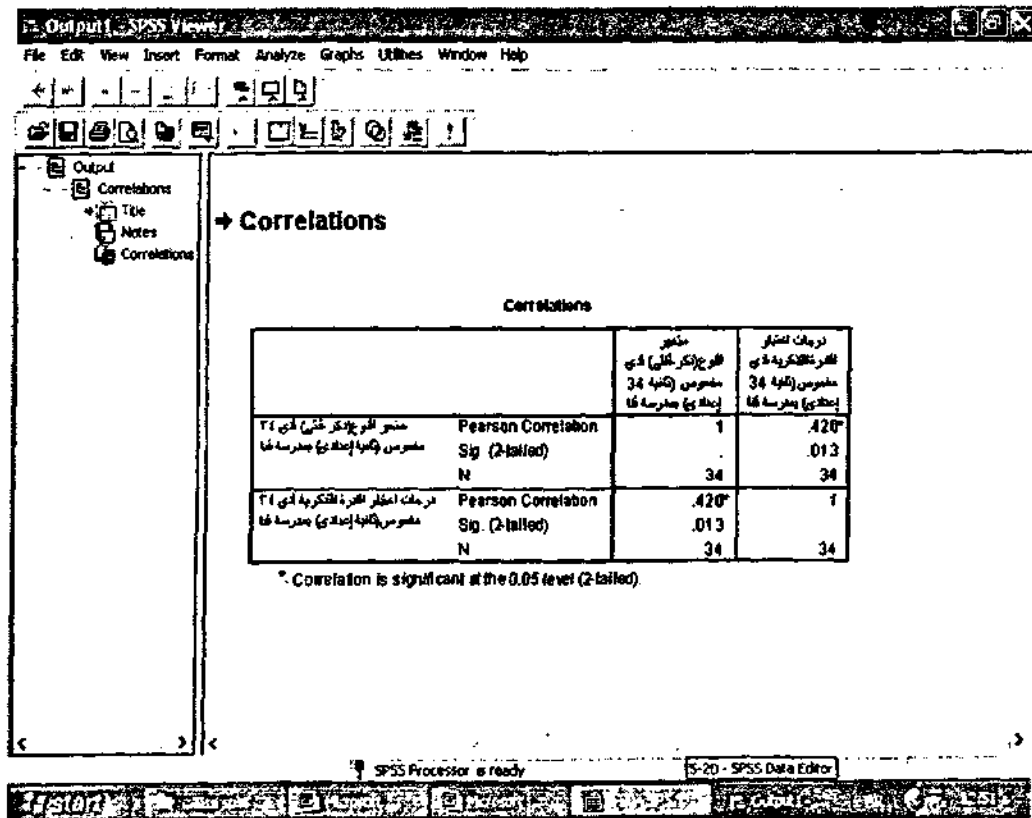


الخطوة الثالثة : من سطر الأوامر *analyze* نختار الأمر *correlate* ثم الأمر الفرعي *bivariate* سيظهر مربع حوار ندرج متغيري البيانات "النوع" ، "قدرة_تذك" إلى الربع

المجاور المسمى *variables* ثم نستقر على الاختيار *pearson* (و هو يعبر عن معامل الارتباط التتابعي لبيرسون) وكذلك اختيار *flag significant correlations* للتعرف على مستوى دلالة العامل، كما أن هناك اختبار لدلالة الطرفين *two-tailed* و دلالة الطرف الواحد *one-tailed* نختار دلالة الطرفين كما بالشكل :



الخطوة الرابعة: بعد الضغط على الزر *ok* نحصل على قيمة معامل الارتباط التتابعي لبيرسون و دلالاته الإحصائية كما بالشكل :



مقارنة الطريقة اليدوية بطريقة spss :

طريقة spss	الطريقة اليدوية	القيمة
٠,٤٢	٠,٤١-	
يوجد فارق بسيط ناتج عن عملية التقريب بين الطريقتين، كما يوجد اختلاف فى إشارة المعامل و هذا الاختلاف سببه عملية التشفير حيث اخترنا (١- ذكر)، (٢- أنثى) فلو عكسنا التشفير ستنج القيمة بالسالب و على كل عملية التشفير لا تؤثر على القيمة الفعلية لمعامل الارتباط الناتج و لكن المهم هو التفسير الصحيح لمعامل الارتباط الناتج.		
الدالة	<p>• رتبت أسير المحسوبة تساوى ٠,٤٢</p> <p>• رتبت أصيل الجدولية (درجات حرية ٣٢، دالة طرفين، مستوى ٠,٠١) = ٠,٤٣٩</p> <p>• رتبت أسير الجدولية (درجات حرية ٣٢، دالة طرفين، مستوى ٠,٠٥) = ٠,٣٤١</p> <p>• إذا : رتبت أسير دالة عند مستوى (٠,٠٥)</p>	<p>• منطقة الشك = ٠,٠١٣ عند دالة الطرفين .</p> <p>• إذا رتبت أسير دالة عند مستوى ٠,٠٥</p>
الفرض المصاغ	<p>قبول الفرض الذى تمت صياغته</p> <p>يوجد ارتباط بين النوع (ذكر-أنثى) و القدرة التذكيرية لدى طلاب الصف الثانى الإعدادى .</p>	

التفسير التربوى لقيمة رتبت منبى المتحصل عليها :

النتيجة تشير إلى وجود ارتباط دال بين النوع (ذكر-أنثى) و القدرة التذكيرية لدى طلاب الصف الثانى الإعدادى ، و النتيجة لصالح المتوسط الأكبر أى متوسط الإناث فالنتيجة الدالة تشير إلى أن الصنف ذات المتوسط الأكبر (الإناث) أعلى بصورة دالة إحصائياً من الصنف الآخر (الذكور) فى القدرة التذكيرية و قد يكون ذلك راجعاً إلى طبيعة المرحلة السنية المناظرة لمرحلة التعليم الإعدادى و التى يكون فيها الإناث أعلى فى مراحل النمو المختلفة (و منها الناحية العقلية) من الذكور ، و على المعلم مراعاة الفروق بين الجنسين فى هذه المرحلة من شتى النواحي حتى يصل بالتلاميذ إلى أعلى معدل تحصيلى ممكن .

٧- معامل ارتباط فاي (معامل الارتباط الرباعي الحقيقي) (رني) :

متى أستخدام رني :

أ- إذا كانت بيانات كل من المتغيرين المطلوب حساب الارتباط بينهما كيفية أى بيانات غير كمية و ليست لها أصل كمى مثل ذكر-سلم-موافق-أجنبى و غيرها من البيانات النوعية.

ب- عندما يكون كل من المتغيرين مصنف تصنيفاً ثنائياً حقيقياً

هنا فان أنسب مقياس علاقى يستخدم للتعرف على الارتباط بين المتغيرين هو معامل ارتباط فاي و أحياناً يسمى معامل الارتباط الرباعي الحقيقي (رني) لأنه يحسب الارتباط فى ضوء تكرارات ٤ خلايا حقيقية ناتجة عن تفاعل نصفى المتغيرين معاً (٢×٢) ، و من المتغيرات المصنفة تصنيفاً ثنائياً حقيقياً النوع (ذكر-أنثى) ، المواطنة (مواطن-، أجنبى) ، الإجابة على سؤال معين (نعم-لا) و غيرها من المتغيرات التى تنقسم إلى ثنائيات فقط بحيث لا يمكن تصنيفها لأكثر من صنفين ، و يمكن حساب معامل ارتباط فاي من خلال القانون التالى :

$$\text{رفاي} = \frac{أ \times د - ب \times ج}{\sqrt{(أ+ب) \times (ج+د) \times (أ+ج) \times (ب+د)}} \dots (٥-٢٦)$$

حيث أ ، ب ، ج ، د ترمز لعدد الحالات المشتركة بين المتغيرين الثنائيين نتيجة تفاعلها معاً ، فمثلاً إذا كان المطلوب إيجاد معامل الارتباط بين النوع (ذكر-أنثى) ، و التخصص (علمى-أدبى) فان :

التخصص الجنس	علمى	أدبى
ذكر	أ	ب
أنثى	ج	د

أ ترمز لعدد الذكور المتخصصين علمياً ،
ب ترمز لعدد الذكور المتخصصين أدبياً ،
ج ترمز لعدد الإناث المتخصصات علمياً ،
د ترمز لعدد الإناث المتخصصات أدبياً ،
كما بالشكل المجاور :

دلالة رني : هناك طريقتان يمكن من خلالهما التعرف على دلالة معامل ارتباط فاي كالتالى :

أ- من قيمة المعامل مباشرة يمكن التعرف على دلالته من خلال المحركات الآتية :

١- $رفاي \geq ٠,٧$ ارتباط قوى سالب

٢- $٠,٧ > رفاي > ٠,٣$ ارتباط ضعيف سالب

٣- $رفاي \geq ٠,٣$ ارتباط صفرى

0,3- ≥ رفاى ≥ 0,3+ ارتباط صفرى

0,3+ > رفاى > 0,7+ ارتباط ضعيف موجب

0,7+ ≥ رفاى ≥ 1+ ارتباط قوى موجب

ب- من خلال التقريب الاعتنالى :

$$r_{xy} = \frac{\sum (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{\sqrt{\sum (x_i - \bar{x})^2 \sum (y_i - \bar{y})^2}} \quad n = 27-5$$

، حيث r_{xy} معامل ارتباط فاى ، و (ن) عدد أزواج البيانات يعنى (عدد أفراد العينة) ،

فإذا كانت : $1,96 \leq r_{xy} \leq 2,58$ يصبح المعامل دال إحصائياً عند مستوى 0,05 ، وإذا كانت

$r_{xy} \leq 2,58$ يصبح معامل فاى دال إحصائياً عند مستوى 0,01 ، أما إذا كانت $r_{xy} > 1,96$ يصبح

معامل ارتباط فاى غير دال أو صفرى ، هذا عند دلالة الطرفين أما دلالة الطرف الواحد فيتم

استبدال القيمتين 1,96 ، و 2,58 ، بالقيمتين 1,65 ، و 2,33 على الترتيب .

و لعل المثال التالى يوضح كيفية حساب معامل ارتباط فاى يدوياً و باستخدام spss :

مثال (٥-٢): أراد باحث التعرف على العلاقة بين الجنس (ذكر-أنثى) والاتجاه

نحو تجربة التعلم النشط فى المدارس (موافق-معارض) حيث يقاس هذا المتغير بسؤال

واحد : هل أنت موافق على تجربة التعلم النشط فى المدارس (موافق-معارض) ، لدى

عينة من الفحوصين عددهم ٤٢ فرداً كالتالى:

الأفراد	الجنس	الاتجاه نحو التعلم النشط فى المدارس	الأفراد	الجنس	الاتجاه نحو التعلم النشط فى المدارس	الأفراد	الجنس	الاتجاه نحو التعلم النشط فى المدارس
١	ذكر	موافق	١٥	أنثى	معارض	٢٩	ذكر	موافق
٢	ذكر	موافق	١٦	ذكر	معارض	٣٠	أنثى	موافق
٣	أنثى	موافق	١٧	أنثى	معارض	٣١	ذكر	موافق
٤	ذكر	موافق	١٨	ذكر	موافق	٣٢	أنثى	موافق
٥	أنثى	معارض	١٩	ذكر	معارض	٣٣	ذكر	موافق
٦	ذكر	موافق	٢٠	أنثى	معارض	٣٤	أنثى	معارض
٧	أنثى	معارض	٢١	ذكر	معارض	٣٥	ذكر	موافق
٨	ذكر	معارض	٢٢	أنثى	موافق	٣٦	ذكر	موافق
٩	ذكر	موافق	٢٣	ذكر	معارض	٣٧	أنثى	موافق
١٠	ذكر	موافق	٢٤	أنثى	موافق	٣٨	ذكر	موافق
١١	ذكر	موافق	٢٥	ذكر	معارض	٣٩	أنثى	موافق
١٢	ذكر	معارض	٢٦	أنثى	موافق	٤٠	ذكر	موافق
١٣	أنثى	موافق	٢٧	ذكر	موافق	٤١	ذكر	موافق
١٤	ذكر	معارض	٢٨	أنثى	موافق	٤٢	ذكر	موافق

و المطلوب اختبار الفرض البحثي : توجد علاقة بين الجنس (ذكر-أنثى) و الاتجاه نحو التعلم النشط في المدارس (موافق-معارض) .

الطريقة اليدوية: يلاحظ أن المتغيرين المراد حساب الارتباط بينهما من المتغيرات ذات التصنيف الثنائي الحقيقي لذلك يتم استخدام معامل الارتباط فاي طبقاً للخطوات الآتية:

الخطوة الأولى: يتم عمل جدول به الخانات الأربعة الأساسية للتصنيف و الناتج من تفاعل متغيري الجنس (ذكر-أنثى) ، مع الاتجاه (موافق-معارض) ، و رصد عدد الحالات التي تعبر عن كل خانة و مجموع كل صف و عمود كالتالي:

الجنس الاتجاه نحو التعلم النشط في المدارس	ذكر	أنثى	المجموع
موافق	١٨	١٠	٢٨
معارض	٨	٦	١٤
المجموع	٢٦	١٦	٤٢

الخطوة الثانية: التعويض من الجدول السابق في قانون معامل الارتباط فاي (٥-٢٥)

حيث: أ = ١٨ ، ب = ١٠ ، ج = ٨ ، د = ٦ كالتالي:

$$r_{\text{فاي}} = \frac{8 \times 10 - 6 \times 18}{\sqrt{(6+10)(8+18) \times (6+8) \times (10+18)}} = 0,69$$

استخدام spss

الخطوة الأولى: تحديد خصائص المتغيرين المطلوب حساب معامل ارتباط فاي بينهما ، و

ذلك بفتح شاشة *variable view* و تحديد هذه الخصائص الموضحة أيضاً بالشاشة :

الاسم	النوع	حجم المتغير	الموضع العشرية	بطاقة المتغير	الأكواد	القيم الممنوعة	مرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
النوع	نومي	٨	لا يوجد	متغير النوع - ذكر - أنثى لدى ٤٠ مفحوص	(١، ذكر) (٢، أنثى)	لا يوجد	٨	يمين	اسمي

تعليم نشط	نوع	أ	لا يوجد	لا يوجد	مقياس الاتجاه نحو التعلم النشط في المدارس (موافق - معارض) لدى المضحي ص	(1، 2)، معارض)	أ	يعين	اسم
--------------	-----	---	---------	---------	--	----------------------	---	------	-----

Name	Type	Width	Decim	Label	Values	Missing	Cols	Align	Measure
نوع	String	8		مقياس النوع (موافق/معارض) - 1 - معارض	(1. موافق)...	None	8	Right	Nominal
تعليم نشط	String	8		مقياس الاتجاه نحو التعلم النشط في المدارس	(1. موافق)...	None	8	Right	Nominal

الخطوة الثانية : الانتقال إلى شاشة *data view* ، ثم كتابة البيانات الإحصائية في العمودين

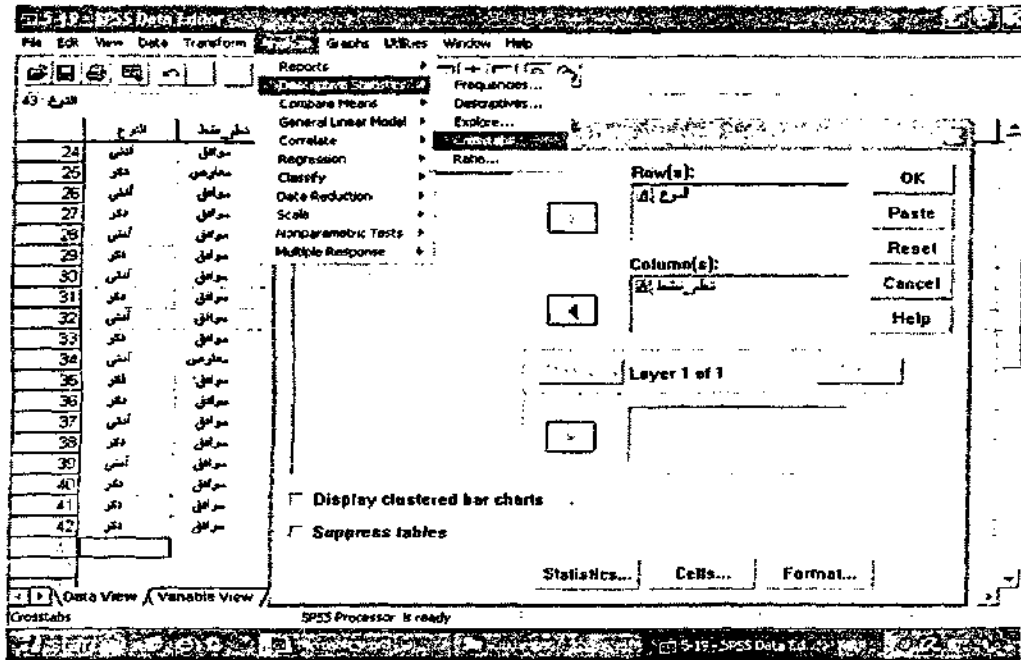
: "النوع" ، "تعليم نشط" كما هو موضح بالشكل :

Case	النوع	تعليم نشط
24	موافق	موافق
25	معارض	معارض
26	موافق	موافق
27	موافق	موافق
28	موافق	موافق
29	موافق	موافق
30	موافق	موافق
31	موافق	موافق
32	موافق	موافق
33	موافق	موافق
34	موافق	موافق
35	موافق	موافق
36	موافق	موافق
37	موافق	موافق
38	موافق	موافق
39	موافق	موافق
40	موافق	موافق
41	موافق	موافق
42	موافق	موافق
43	موافق	موافق
44	موافق	موافق

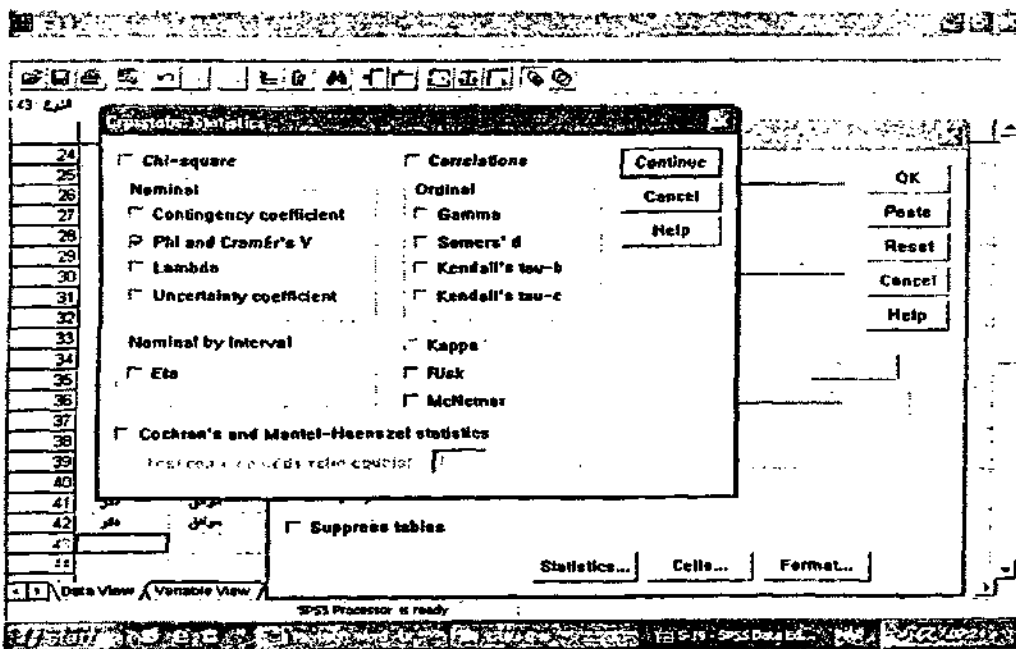
الخطوة الثالثة : من سطر الأوامر يتم اختيار الأمر

analyze → *descriptive statistics* → *crosstabs...* يظهر مربع حوار يتم سحب إحدى

المتغيرين في المربع المسمى *row(s)* ، و المتغير الآخر في المربع المسمى *column(s)* كما بالشكل التالي :



الخطوة الرابعة : يتم الضغط على أيقونة *statistics...* ، سيظهر مربع حوار نختار فقط *phi and cramer's v* كما بالشكل :



الخطوة الخامسة : يتم الضغط على الذرر ok لاستخراج الناتج كما بالشكل :

Crosstabulation			
Count			
		مستوى الانتماء لدراسة النشاط في المدارس	
		موافق	معارض
(مستوى الانتماء لدراسة النشاط في المدارس)	نساء	10	6
	رجال	10	6
Total		20	12

Symmetric Measures			
		Value	Approx. Sig.
Nominal by	Pearson Chi-Square	.069	.653
Nominal by	Cramer's V	.069	.653
N of Valid Cases		42	

a. Not assuming the null hypothesis.
b. Using the asymptotic standard error assuming the null hypothesis.

SPSS Processor is ready

مقارنة الطريقة اليدوية بطريقة spss :

طريقة spss	الطريقة اليدوية	
٠,٠٦٩	٠,٠٦٩	القيمة
منطقة الشك عند دلالة الطرفين . إننا لى غير دال وصفرى	أ $0.3 < 0.069 < 0.3+$ و بالتالى فإن ردى طبقا لهذا المحك يدل على ارتباط صفرى. ب- $0.069 \times \sqrt{42} = 0.45$ إذا قيمة $1.96 > 0.45$ و بالتالى فإن ردى غير دال وصفرى و بذلك نجد أن المحكين يسيران فى نفس الاتجاه و هو صفرية العلاقة بين المتغيرين	الدلالة
رفض الفرض الذى تمت صياغته توجد علاقة بين الجنس (ذكر-أنثى) و الاتجاه نحو التعلم النشط فى المدارس (موافق-معارض) .		الفرض المصاغ

التفسير التربوى لقيمة معامل ارتباط فاى المتحصل عليها : تشير النتيجة إلى عدم وجود علاقة بين الجنس (ذكر-أنثى) و الاتجاه نحو التعلم النشط فى المدارس (موافق-معارض) و هذا يعنى أن كون الفرد سواء كان تلميذ أم معلم أم مدير أو أى مكون بشرى من مكونات العملية التعليمية ذكر أو أنثى لا يؤثر فى اتجاهه نحو موضوع التعلم النشط فى المدارس فالاتجاه الايجابى نحو هذا الموضوع و الميل له أو الالتزام بأنشطته المختلفة لا تتأثر بكون هذا المعلم أو التلميذ أو المدير ذكر أو أنثى و إنما قد تتأثر بمستغيرات أخرى مثل الاستعداد و الدافعية و الطموح و الخبرة و غيرها من المتغيرات .

رابعاً: تحليل الانحدار

regression analysis

سبق و أن ذكرنا أن المقاييس الإحصائية الوصفية مثل المتوسط والانحراف المعياري و معامل الارتباط تدخل في حسابات مقاييس إحصائية أخرى بعضها وصفي و بعضها استدلالى ، و تعد من إسهامات المتوسط والانحراف المعياري و معامل الارتباط هو دخولهم في حسابات أسلوب إحصائي غاية في الأهمية و هو أسلوب تحليل الانحدار و هذا الأسلوب الأخير له دور رئيسي في تفسير الظواهر العلمية لأنه يحقق هدفاً مهماً من أهداف العلم بصفة عامة و علم النفس *psychology* على وجه التحديد و هو التنبؤ *prediction* أى التنبؤ بمتغير ما (ص) بمعلومية متغير أو متغيرات أخرى (س، س، س، س، س،) ، و المتغير (ص) له عدة مسميات منها المتغير التابع أو المتغير المجهول أو المتغير المحك أو متنبأ به *predicted*، أما المتغيرات (س، س، س، س، س،) فتسمى متغيرات مستقلة أو معلومة أو منبئة *predictor* و إذا أردنا التنبؤ بالمتغير التابع بمعلومية متغير مستقل واحد فإننا هنا أمام النوع البسيط في تحليل الانحدار و يسمى الانحدار الخطى البسيط ، أما إذا أردنا التنبؤ بالمتغير التابع بمعلومية أكثر من متغير مستقل فإننا هنا أمام النوع المتعدد في تحليل الانحدار و يسمى الانحدار المتعدد *multiple regression* .

١- الانحدار الخطى البسيط :

لعل السبب في وصف الانحدار البسيط بالخطية هو أن العلاقة التنبؤية بين المتغيرين المستقل و التابع يمكن وصفها بيانياً بخط انحدار إحداثيه السيني هو المتغير المستقل و إحداثيه الصادي هو المتغير التابع و هذا النوع البسيط من الانحدار يهدف إلى التنبؤ بالمتغير التابع بمعلومية متغير مستقل واحد فمثلاً إذا علمنا درجة الطالب في الذكاء (متغير مستقل) ، يمكننا التنبؤ بدرجته في تحصيل الرياضيات (متغير تابع) ، وإذا علمنا درجة الطالب في الثانوية العامة (متغير مستقل) يمكننا التنبؤ بتحصيله في الجامعة (متغير تابع) و لكن كما سبق أن ذكرنا في مستهل حديثنا عن تحليل الانحدار

انه لكى أستطيع أن أبني نموذج تنبؤ لابد من معرفة ثلاث معلومات مهمة و هى : معامل الارتباط بين المتغيرين المستقل و التابع (ر_س) ، متوسطى المتغيرين (م_ص ، م_س) ، الانحراف المعياري لكل من المتغيرين (ع_س ، ع_ص) ، و فى هذه الحالة يمكننا بناء نموذج التنبؤ و الممثل بالمعادلة التالية :

$$ص = أ + ب س (٢٨-٥)$$

حيث:

ص : الدرجة على المتغير التابع المجهول و المطلوب معرفتها أو التنبؤ بها .
 س: الدرجة على المتغير المستقل العلوم و هى معروفة لدينا و على أساس هذه الدرجة سنعرف الدرجة على (ص) و بدون معرفة هذه الدرجة لا يمكننا التنبؤ بقيمة (ص) .
 ب: معامل الانحدار : و هو يعنى أن أى زيادة فى المتغير المستقل العلوم بمقدار الوحدة سيفتج عنه زيادة فى المتغير التابع المجهول بمقدار (ب) ، فإذا كانت ب=٤ مثلاً ، وكانت نسبة الذكاء (١١٤) (متغير مستقل) تنبئ بتحصيل فى الرياضيات مقداره (٦٧) (متغير تابع) ، فان نسبة الذكاء (١١٥) ستنبئ بتحصيل مقداره (٦٧+٤) أى (٧١) و نسبة الذكاء (١١٦) ستنبئ بتحصيل مقدار (٧٥) درجة و هكذا نجد أن زيادة رقم ١ للمتغير المستقل تزيد المتغير التابع بمقدار معامل الانحدار.
 و يمكن حساب معامل الانحدار من المعادلة الآتية:

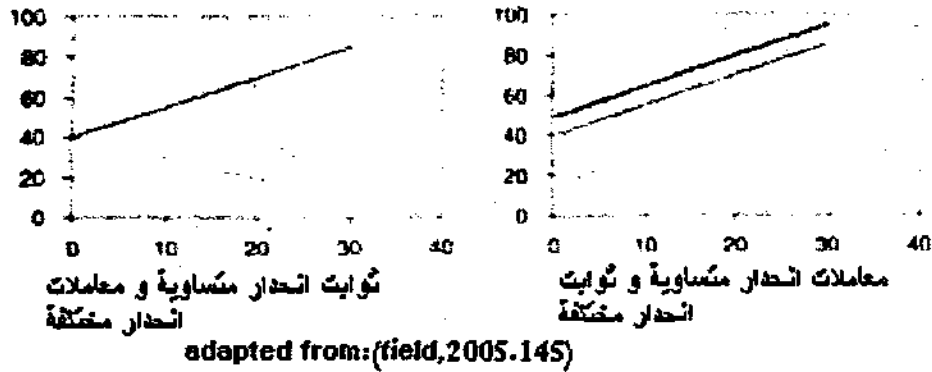
$$ب = ر_{سص} \times \frac{ع_{ص}}{ع_{س}} (٢٩-٥)$$

أ: ثابت الانحدار *intercept* و يعنى أنك لكى تقوى تنبؤك لابد من إضافة هذا الثابت على قيمة المتغير التابع التى تم التنبؤ بها : و هو يمكن حسابه من المعادلة:

$$أ = م_{ص} - ب م_{س} (٣٠-٥)$$

و هذا الثابت يمثل قيمة الإحداثى الصادى لنقطة تقاطع خط الانحدار مع المحور الصادى كما سنرى بعد قليل .

و أشار (field,2005,145) أن خط الانحدار (و بالتالي نموذج التنبؤ) يختلف باختلاف قيمة معامل الانحدار أو ثابت الانحدار أو كليهما ووضح ذلك بالشكلين التاليين ، فأحدهما (على اليمين) يبين عدة خطوط انحدار تتفق في معامل الانحدار و لكن تختلف في ثابت الانحدار ، و الشكل الآخر (على اليسار) عدة خطوط انحدار تتفق في ثابت الانحدار و تختلف في معامل الانحدار .



و نموذج الانحدار البسيط أو المتعدد يتطلب أن تكون بيانات المتغيرين (أو المتغيرات) الداخلة في التحليل كمية من النوع المسافى ، كما أن العلاقة بين كل متغير مستقل و المتغير التابع علاقة خطية ، نظراً لأن الانحدار يعتمد على معاملات ارتباط بيرسون التي تتطلب العلاقة الخطية ، و كما قلنا سابقاً أن بناء نموذج التنبؤ عموماً يعتمد على وجود بيانات أصلية لكل من المتغير التابع و كذلك المتغير أو المتغيرات المستقلة و التي يتم حساب معاملات الارتباط و المتوسطات و الانحرافات المعيارية و التي على أساسها يتم التنبؤ المستقبلي بالمتغير التابع ، إذا التنبؤ بالمتغير التابع لا يتم من عدم و لكن لا بد أن تكون هناك خلفية امبريقية عن المتغير التابع المجهول المطلوب التنبؤ به ، و لكي نفهم الجملة الأخيرة لابد من عرض المثال التالي:

مثال (٥-٢٢): أراد باحث التنبؤ بالتحصيل الأكاديمي لطلاب كلية التربية شعبة الرياضيات (ص) (متغير تابع) من خلال دافقيتهم للدراسة (س) (متغير مستقل) فحصل على البيانات الآتية لدرجات (٣٠) طالب على المتغيرين :

تدريب

توصل إلى القيم السابقة بنفسك

الخطوة الثانية :

حساب كل من : معامل الانحدار (ب) ، و ثابت الانحدار (أ) كالتالي :

$$ب = \frac{ع}{م} \times م س = \frac{٣٣١,٢٣}{٣٢,٢٣} \times ٠,٨٧٢ = ٨,٩٦$$

$$ثابت الانحدار (أ) = م س - ب م = ٢٤٤١,٢٧ - ٣٢٨,٣٧ \times ٨,٩٦ = -٥٠٠,٩٢$$

و من ثم فإن : أ = -٥٠٠,٩٢ ، ب = ٨,٩٦

الخطوة الثالثة :بناء نموذج التنبؤ كالتالي :

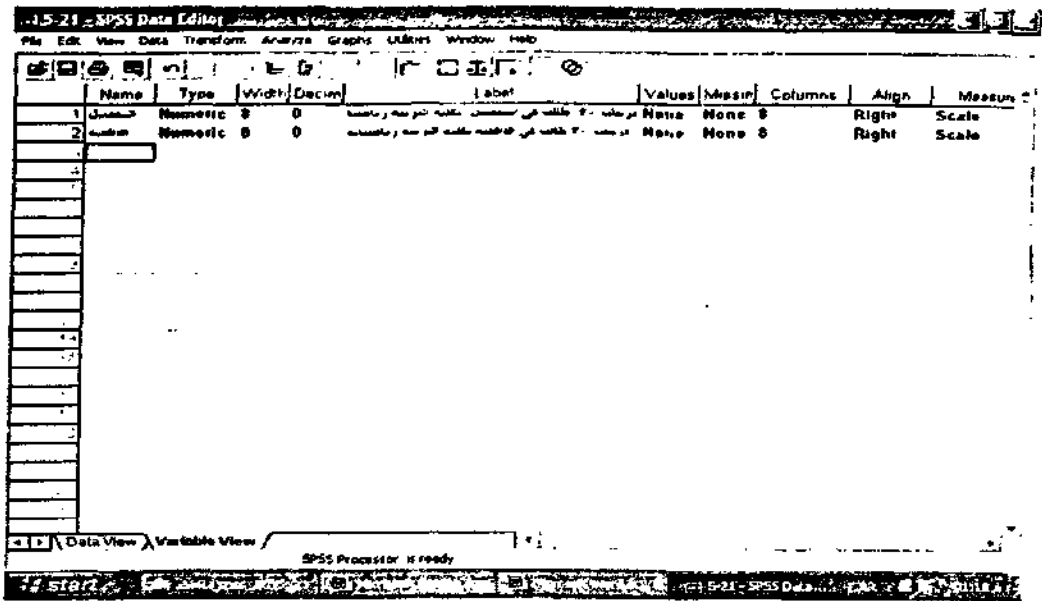
$$ص = -٥٠٠,٩٢ + ٨,٩٦ س$$

استخدام SPSS :

الخطوة الأولى : تحديد خصائص كل من المتغيرين التابع و المستقل الداخلين في نموذج

التنبؤ ، و ذلك بفتح شاشة *variable view* و تحديد هذه الخصائص و الموضحة أيضاً بالشاشة

الاسم	النوع	حجم المتغير	المواضع العشرية	بطاقة المتغير	الأكواد	القيم المقبولة	عرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
التحصيل	رقمي	٨	لا يوجد	درجات ٣٠ طالب في التحصيل بكلية التربية رياضيات	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	متدرج
الدافعية	رقمي	٨	لا يوجد	درجات ٣٠ طالب في الدافعية بكلية التربية رياضيات	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	متدرج

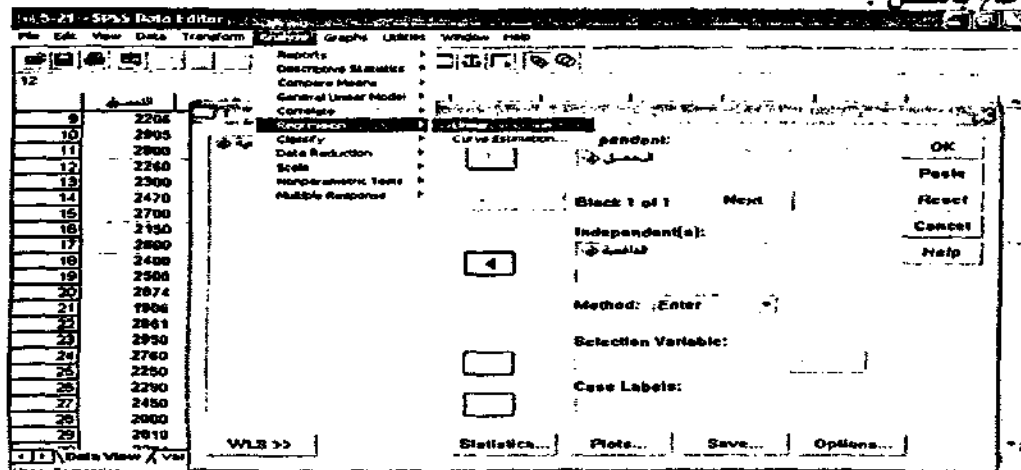


الخطوة الثانية : الانتقال إلى شاشة *data view* ، ثم كتابة البيانات الإحصائية في العمودين "التحصيل" ، "الدافعية" كما هو موضح بالشكل :

Case Number	التحصيل	الدافعية
9	2296	297
10	2982	346
11	2000	375
12	2268	300
13	2390	316
14	2470	325
15	2700	354
16	2150	290
17	2680	360
18	2400	325
19	2500	329
20	2874	333
21	1986	275
22	2861	346
23	2850	372
24	2768	368
25	2250	314
26	2290	310
27	2450	342
28	2800	276
29	2810	366

الخطوة الثالثة : من سطر الأوامر *analyze* نختار الأمر *regression* ثم الأمر الفرعي *linear...* سيظهر مربع حوار ندرج متغير البيانات "التحصيل" ، إلى المربع المسمى *dependent* ثم ندرج متغير البيانات "الدافعية" ، إلى المربع المسمى *independent(s)* ، أما باقي الاختيارات الأخرى في مربع الحوار فالملطوب منها مبدئياً هو نوع طريقة الإدخال ، و في الواقع هناك خمس طرق للإدخال منها ما يعتمد على إضافة المتغيرات المستقلة (المتنبئة) خطوة خطوة بالتتالي و منها ما يعتمد على حذف المتغيرات المستقلة خطوة خطوة بالتتالي و تعتمد عمليات الحذف و الإضافة على محكات معينة مثل الدلالة الإحصائية أو معاملات الارتباط الجزئية بين المتغير المستقل و المتغير التابع ، و منها ما يعتمد على الإدخال التاني

للمتغيرات المستقلة المتنبئة في نفس الوقت و هي طريقة (enter) و هي الطريقة التي يفضلها المؤلف لان لها دور كبير في أسلوب تحليل المسار *path analysis* كما سنرى فيما بعد .
و هناك اختيارات أخرى في مربع الحوار و لكن التحديدات السابقة تفي بالغرض و هو كما موضح بالشكل :



تدريب

حاول أن تجرب الاختيارات الأخرى في مربع الحوار السابق لتري ما فيها

الخطوة الرابعة: بعد الضغط على الزر *ok* نحصل على معلومات قيمة عن النموذج التنبؤي كما بالشكل:

Output2 - SPSS Viewer

File Edit View Insert Format Analyze Graphs Utilities Window Help

Model Summary

Model	R	R Square	Adjusted R Square	Std Error of the Estimate
1	.872 ^a	.761	.753	164.756

^a Predictors: (Constant), الدرجة في القاموس
الدرجة في القاموس

Coefficients^a

Model		Unstandardized Coefficients		Standardized Coefficients	t	Sig.
		B	Std. Error	Beta		
1	(Constant)	-503.268	313.199		-1.607	.119
	الدرجة في القاموس	9.567	.949	.872	9.445	.000

^a Dependent Variable: الدرجة في القاموس

Double click to edit Pivot Table

SPSS Processor is ready

H: 131, W: 401

مقارنة الطريقة اليدوية بطريقة SPSS :

طريقة SPSS	الطريقة اليدوية	
٥٠٣,٢٦ -	٥٠٠,٩٢ -	ثابت الانحدار (أ)
٨,٩٧	٨,٩٦	معامل الانحدار (ب)
التحصيل = ٥٠٣,٢٦ + ٨,٩٧ الدافعية	التحصيل = ٥٠٠,٩٢ + ٨,٩٦ الدافعية	نموذج الانحدار
قبول الفرض الذى تمت صياغته يمكن التنبؤ بالتحصيل الأكاديمي من خلال الدافعية للدراسة .		الفرض المصاغ

تفسير النتيجة المتحصل عليها تربوياً:

إذا علمنا الدرجة على الدافعية للدراسة (س) يمكننا بسهولة التنبؤ بقيمة تحصيل الطلاب (ص)، فمثلاً إذا علمت أن طالباً كانت دافعيته للدراسة (٣١٧) يمكننا التنبؤ بتحصيله الأكاديمي من خلال نموذج التنبؤ التالي:

ص = ٥٠٣,٢٦ + ٨,٩٧ × ٣١٧ = ٢٣٤٠,٢٣ درجة وبذلك استطعنا أن نتنبأ بتحصيل الطالب المجهول من دافعيته للدراسة (المتغير المستقل المعلوم).

و لعل قدرتنا على التنبؤ بالتحصيل الأكاديمي من خلال الدافعية للدراسة يعد شيئاً طبيعياً لما لهذا المتغير الأخير من وظيفة ثلاثية الأبعاد تسثير السلوك و تمد الانسان بطاقات داخلية توجه سلوكه نحو تحقيق الهدف المرغوب فيه .

نسبة خفض خطأ التنبؤ :

سبق و أن ذكرنا قبل ذلك أن التنبؤ بالمتغير التابع المجهول لا يتم من فراغ و لكن بناءً على معلومات سابقة عن المتغير التابع تشمل متوسطه و انحرافه المعياري ، بالإضافة إلى المتوسط و الانحراف المعياري للمتغير المستقل و أيضاً معامل الارتباط بين المتغير المستقل و التابع ، و لكن عملية التنبؤ هذه ليست دقيقة بصورة مطلقة و لكن يصادفها نسبة من الخطأ تتراوح من ٠% و هي تعنى أننا لم نستطع خفض خطأ التنبؤ و

التي فيها يبعد التنبؤ كل البعد عن الحقيقة و نتنبأ بقيم بعيدة كثيراً عن الدرجات الحقيقية بمعنى مثلاً أن نتنبأ بشخص أن يكون في قمة الاضطراب و التشخيص المستقبلي يظهر أنه في قمة الصحة و هكذا و بذلك يصل صدقنا في التنبؤ (١٠٪) ، و نسبة خفض الخطأ (١٠٠٪) و هي تعنى عدم وجود أى خطأ في التنبؤ و فيها تنطبق الدرجة الحقيقية و التي من المفروض أن يحصل عليها الفرد في الحقيقة مع الدرجة المتنبأ بها أى أننا نستطيع أن يكون تنبؤنا صادق بنسبة ١٠٠٪ ، و في الواقع نسبة الخطأ لا تصل إلى ٠٪ أو ١٠٠٪ و لكنها مدى يتراوح بين النسبتين ، و حساب نسبة خفض خطأ التنبؤ يعتمد على نموذجين للخطأ أحدهما نموذج الخطأ الناتج عن استخدامنا نموذج التنبؤ و الآخر نموذج الخطأ الناتج عن استخدامنا نموذج بعيد عن نموذج التنبؤ (استخدام متوسط درجات العينة كدرجات متنبأة) و في ضوء هذين النموذجين يمكن حساب خطأ التنبؤ و لكن هناك طريقة أيسر من ذلك بكثير و هي استخدام مربع معامل الارتباط في تحديد نسبة خفض خطأ التنبؤ ، فإذا كان تحليل الانحدار بسيطاً يكون:

$$\text{نسبة خفض خطأ التنبؤ البسيط} = R^2 \text{ (٥-٣١)}$$

، ففي المثال السابق نجد أن نسبة خفض خطأ التنبؤ = $(0,904)^2 = 0,82$ أى ٨٢٪ و هي نسبة كبيرة جداً و ايجابية حيث تشير إلى أن خطأ التنبؤ سينخفض بنسبة ٨٢٪ مما يعطى لنموذج التنبؤ قوة و ثقة في نتائجه ، و إذا كان الانحدار متعدداً يتم حساب نسبة خفض خطأ التنبؤ بنفس الطريقة مع استبدال (R^2) بمعامل الارتباط المتعدد بين كافة المتغيرات الداخلة في التحليل و ليس بين متغيرين فقط (R^2) و بذلك يكون في تحليل الانحدار المتعدد :

$$\text{نسبة خفض خطأ التنبؤ المتعدد} = R^2 \text{ (٥-٣٢)}$$

٢- تحليل الانحدار المتعدد : *multiple regression analysis*

إذا كان تحليل الانحدار الخطى البسيط يختص بالتنبؤ بالمتغير التابع (ص) بمعلومية متغير مستقل واحد (س) فإن تحليل الانحدار المتعدد يختص بالتنبؤ بالمتغير التابع (ص) من أكثر من متغير مستقل (س١ ، س٢ ، س٣ ،) و هكذا فقد

نرغب مثلاً في التنبؤ بنجاح المعلم(ص) من خلال مجموعة من المتغيرات المستقلة مثلاً:
 الاتزان الانفعالي (س_١) ، مهارات التدريس(س_٢) ، الذكاء العام(س_٣) ، الناح
 المدرسي(س_٤) ، هنا فنحن أمام نوع من الانحدار يسمى الانحدار المتعدد و تعتمد فكرة
 بناء نموذج التنبؤ في تحليل الانحدار المتعدد على نفس الفكرة في الانحدار البسيط إلا
 أن طريقة الانحدار المتعدد تزداد تعقيداً مع زيادة عدد المتغيرات المستقلة و لنبدأ بمتغير
 تابع و متغيرين مستقلين فقط كالتالي:

في حالة نموذج تنبؤي متعدد يحتوى على متغير تابع (ص) و متغيرين مستقلين (س_١ ،
 س_٢) نجد أن نموذج التنبؤ يأخذ صيغة المعادلة التالية:

$$ص = أ + ب_١ س_١ + ب_٢ س_٢ (٣٣-٥)$$

حيث أ يسمى ثابت الانحدار كما سبق و أوضحنا ، ب_١ ، ب_٢ معاملى الانحدار
 للمتغيرين المستقلين س_١ ، س_٢ على الترتيب .
 و كيفية حساب ب_١ ، ب_٢ ، أ يكون كالتالي:

$$ب_١ = \frac{ع_ص}{ع_س_١} \times \frac{(٣٤-٥) \dots}{(٣٥-٥) \dots} = \frac{ع_ص}{ع_س_١} \times \frac{ب_٢}{ب_١} \times \frac{ع_ص}{ع_س_١} \dots$$

حيث ع_ص ، ع_{س_١} ، ع_{س_٢} الانحرافات المعيارية للمتغير التابع و المتغيرين المستقلين
 على الترتيب أما ب_١ ، ب_٢ فيمكن حسابهما من المعادلتين التاليتين:

$$ب_١ = \frac{(ع_ص \times ع_س_٢) - (ع_ص_٢ \times ع_ص_١)}{ع_س_١^2 - ع_س_٢^2} \dots (٣٦-٥)$$

$$ب_٢ = \frac{(ع_ص \times ع_س_١) - (ع_ص_١ \times ع_ص_٢)}{ع_س_١^2 - ع_س_٢^2} \dots (٣٧-٥)$$

و بالتالى من الأربع معادلات السابقة يمكن حساب معاملى الانحدار ب_١ ، ب_٢ ،
 لان الانحرافات المعيارية للمتغيرات الثلاثة و معاملات الارتباط البيئية معلومة .
 أما ثابت الانحدار(أ) فيمكن حسابه كالتالي:

$$أ = ص - ب_١ س_١ - ب_٢ س_٢ (٣٨-٥)$$

و بالتالى تكون (أ) أيضاً دالة في عوامل يمكن معرفتها و هى: س_١ ، س_٢ ، س_٣ ، س_٤ ، ب_١ ، ب_٢

فى ضوء ما سبق يمكن تكوين نموذج التنبؤ المحتوى على متغير تابع و متغيرين مستقلين و لعل المثال التالى يوضح ذلك:

مثال (١٤-٢): أراد باحث أن يتنبأ بنجاح الطالب فى كلية التربية بقنا (معبراً بدرجة التراكمية) (ص) من خلال درجته فى الثانوية العامة (س) و كذلك نتيجة اختبارات القبول (س) فحصل على البيانات الآتية لعينة من الأفراد قوامها (٣٠) طالباً

الطلاب	تحصيل الكلية	درجات الثانوية	اختبار القبول	الطلاب	تحصيل الكلية	درجات الثانوية	اختبارات القبول
١	١٦٠٣	٢٦٢	٦	١٦	٢١٥٠	٣١٢	٧
٢	٢٢٥٥	٣٠٥	٨	١٧	٢٦٠٠	٣٥١	٩
٣	٢٤٥١	٣٧٢	٨	١٨	٢٤٠٠	٣٣٣	٨
٤	٢٢٠٧	٣٠٥	٧	١٩	٢٥٠٠	٣٢٩	٨
٥	٢٣٠٥	٣٤٥	٨	٢٠	٢٨٧٤	٣٨١	٩
٦	٢٨٠١	٣٦٢	٩	٢١	١٩٠٦	٢٦٥	٨
٧	٢١٦٠	٣٢٣	٧	٢٢	٢٨٦١	٣٤٦	٩
٨	٢٧٥٠	٣٧٥	٩	٢٣	٢٩٥٠	٣٨٩	١٠
٩	٢٢٠٦	٣١٠	٨	٢٤	٢٧٦٠	٣٦٨	٩
١٠	٢٩٠٥	٣٤٦	١٠	٢٥	٢٢٥٠	٣١٥	٧
١١	٢٨٠٠	٣٧٥	٩	٢٦	٢٢٩٠	٣١٠	٩
١٢	٢٢٦٠	٣٠٠	٩	٢٧	٢٤٥٠	٣٤٢	٨
١٣	٢٣٠٠	٣١٦	٧	٢٨	٢٠٠٠	٢٦٢	٧
١٤	٢٤٧٠	٣٢٥	٨	٢٩	٢٨١٠	٣٦٦	٩
١٥	٢٧٠٠	٣٦٢	٩	٣٠	٢٢٦٤	٣٢٠	٧

و المطلوب اختبار صحة الفرض البحثى : يمكن التنبؤ بنجاح الطالب الجامعى من خلال

درجته فى الثانوية العامة (منبئ موجب) ، و اختبارات القبول (منبئ موجب).

بيانات المتغيرات الثلاث السابقة كمية و تابعة لمستوى القياس المسافى ، كما أن العلاقة

بين كل متغير مستقل و المتغير التابع هى علاقة خطية .

تدريب

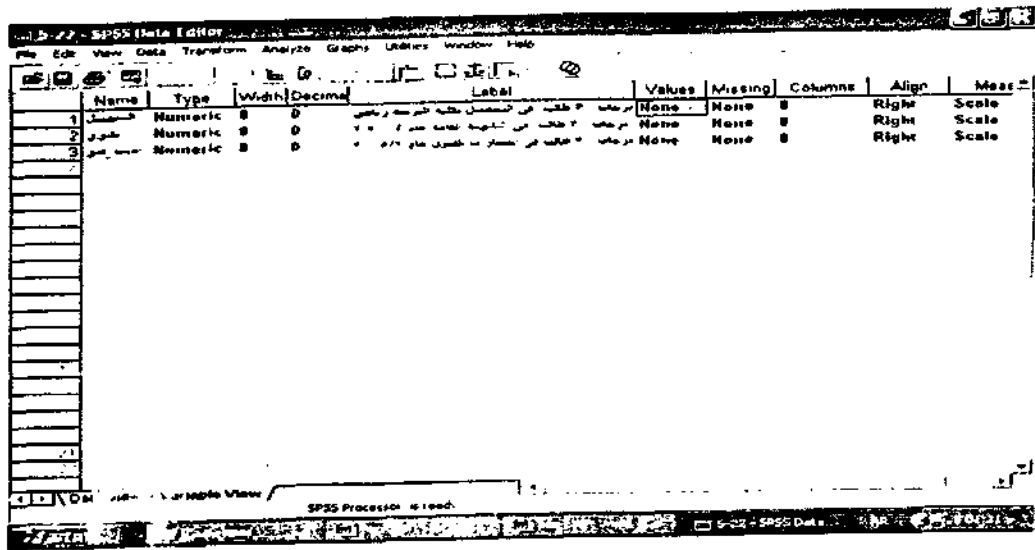
أثبت العلاقتين الخطيتين السابقتين فى ضوء ما درسته فى الفصل الثانى

و بذلك يمكننا إجراء تحليل الانحدار ، كما يلاحظ أننا نملك بيانات عن ثلاثة متغيرات

و بذلك يمكننا التعرف على بعض المعلومات التى ستقودنا إلى بناء نموذج التنبؤ يساعدنا

فى التنبؤ بمتغير تحصيل الطالب الجامعى من خلال متغيريى الثانوية العامة و

ثانوي	رقمي	٨	لا يوجد	درجات ٣٠ طالب في الثانوية العامة ٢٠٠٤- ٢٠٠٥	لا يوجد	لا يوجد	لا	٨	يمين	متدرج
اختب_قبو	رقمي	٨	لا يوجد	درجات ٣٠ طالب في اختبارات القبول عام ٢٠٠٦/٢٠٠٥	لا يوجد	لا يوجد	لا	٨	يمين	متدرج



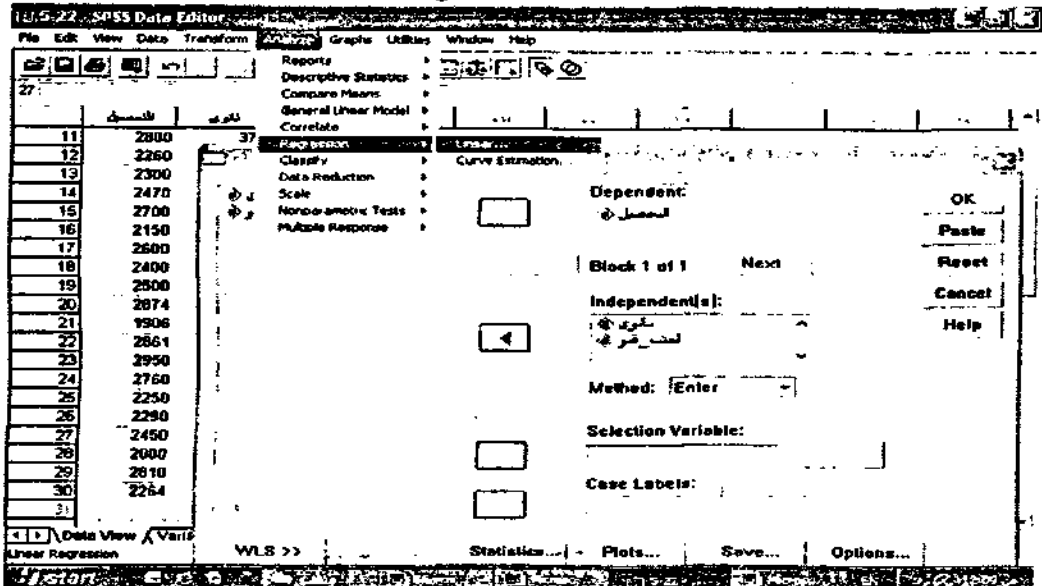
الخطوة الثانية : الانتقال إلى شاشة *data view* ، ثم كتابة البيانات الإحصائية في الأعمدة

الثلاث (التحصيل، ثانوي، اختب_قبو) كما هو موضح بالشكل:

القبول	الثانوي	التحصيل
2880	375	9
2260	300	9
2300	316	7
2478	325	8
2780	362	9
2150	312	7
2600	351	9
2400	333	8
2580	329	8
2874	381	8
1986	265	9
2861	346	9
2950	389	10
2760	368	9
2750	315	7
2290	310	9
2450	342	8
2000	287	7
2810	366	9
2264	320	7

الخطوة الثالثة:

من سطر الأوامر *analyze* نختار الأمر *regression* ثم الأمر الفرعي *linear...* سيظهر مربع حوار ندرج متغير البيانات "التحصيل"، إلى المربع المسمى *dependent* ثم ندرج متغيري البيانات "ثانوي"، "اختب-قبو"، إلى المربع المسمى *independent(s)*، أما باقي الاختيارات الأخرى في مربع الحوار فالمطلوب منها مبدئياً هو نوع طريقة الإدخال و سيتم اختيار طريقة *enter* كما سبق و أوضحنا ، كما موضح بالشكل :



تدريب

حاول أن تجرب الاختيارات الأخرى في مربع الحوار السابق لتري ما فيها

الخطوة الرابعة: بعد الضغط على الزر *ok* نحصل على معلومات قيمة عن النموذج التنبؤي كما بالشكل:

Output 1: SPSS Viewer

Model Summary

Model	R	R Square	Adjusted R Square	Std. Error of the Estimate
1	.951 ^a	.905	.898	105.934

a. Predictors: (Constant), التحصيل في الامتحان العام، التحصيل في الامتحان 2005/2006، التحصيل في الامتحان العام 2004/2005

Coefficients^a

Model		Unstandardized Coefficients		Standardized Coefficients		t	Sig.
		B	Std. Error	Beta			
1	(Constant)	.638089	193.931			.3290	.003
	التحصيل في الامتحان العام 2004/2005	.5687	780	.819		7.545	.000
	التحصيل في الامتحان العام 2005/2006	128.874	27.272	.412		5.019	.000

a. Dependent Variable: التحصيل في الامتحان العام

مقارنة الطريقة اليدوية بطريقة SPSS :

طريقة SPSS	الطريقة اليدوية	
٦٣٨,٠٩-	٦٣٨,٩٨-	ثابت الانحدار (أ)
٥,٨٩	٥,٨٩	معامل الانحدار (ب)
١٣٦,٨٧	١٣٦,٨٨	معامل الانحدار (ج)
٠,٩٠٥	٠,٩٠٤	معامل التحديد (نسبة خفض خطأ التنبؤ) R^2
ص = ٦٣٨,٠٩- + ٥,٨٩ × س١ + ١٣٦,٨٧ × س٢ و إذا تنبأنا بنفس الدرجتين مثلاً باستخدام SPSS نجد أن: ص = ٦٣٨,٠٩- + ٥,٨٩ × ٣١٥ + ١٣٦,٨٧ × ٧ = ٢١٧٥,٣٥	ص = ٦٣٨,٩٨- + ٥,٨٩ × س١ + ١٣٦,٨٨ × س٢ و إذا تنبأنا بالتحصيل من الدرجتين (س١ = ٣١٥ ، س٢ = ٧) مثلاً بالطريقة اليدوية نجد أن : ص = ٦٣٨,٩٨- + ٥,٨٩ × ٣١٥ + ١٣٦,٨٨ × ٧ = ٢١٧٤,٥٣	نموذج الانحدار
قبول القرض الذى تمت صياغته يمكن التنبؤ بنجاح الطالب الجامعى من خلال درجته فى الثانوية العامة (منبئ موجب) ، و اختبارات القبول (منبئ موجب).		الفرض المصاغ

تفسير النتيجة المتوصل إليها تربوياً : نموذج التنبؤ الذى تم التوصل إليه يشير إلى أنه إذا علمنا الدرجة فى الثانوية العامة (س١) ، و كذلك اختبارات القبول (س٢) يمكننا بسهولة التنبؤ بقيمة تحصيل الطلاب (ص) ، فمثلاً إذا علمت أن طالباً حصل على درجة ما فى الثانوية العامة و حصل على درجة ما فى اختبارات القبول فيمكننى أن أتنبأ بتحصيله الجامعى ، و بالتالى و فى ضوء هذا النموذج يمكن أن أعتمد على درجتى الثانوية و اختبارات القبول كشرطين هاميين عند قبول الطلاب بالجامعة .

خامساً: تحليل المسار

path analysis

إن من أهداف العلم الوصف و التفسير و التنبؤ، و لقد أوضح (صلاح الدين علام ، ١٩٨٥ ، ٧١٦) أن التنبؤ و التفسير هما جانبان من جوانب البحث النفسى و التربوى فإذا كان هدف الباحث التنبؤ بمتغير تابع بمعلومية متغير مستقل أو أكثر ، فانه يمكنه استخدام تحليل الانحدار فى التوصل إلى معادلة انحدار تفيد فى التنبؤ ، و يتم اختيار المتغيرات

المستقلة التى تسهم بدرجة أفضل فى التنبؤ بالتغير التابع . و هنا ربما لا يهتم الباحث اهتماماً خاصاً بالدراسة المتعمقة فى أسباب حدوث الظاهرة المتنبأ بها ولكن فى كثير من البحوث النفسية و التربوية لا يقتصر اهتمام الباحث على التنبؤ ، وإنما يود أيضاً تفسير الظاهرة ، أى تفسير تباين المتغير التابع بمعلومية متغير مستقل أو أكثر ، فتفسير الظواهر المختلفة هو الهدف الرئيسى للعلم ، و نقصد بالتفسير محاولة التوصل إلى أسباب حدوث الظاهرة موضع البحث.

و التوصل إلى أسباب الظاهرة يعنى التوصل إلى علاقة سببية بين هذه الظاهرة و متغيرات معينة بما يعنى أن هذه المتغيرات تمثل أسباباً لهذه الظاهرة.

و لكن أشار (فؤاد أبو حطب، آمال صادق، ١٩٩١، ٢٤٥) إلى أن هذه العلاقة السببية لا يمكن التوصل إليها عن طريق معامل الارتباط فالارتباط بين متغيرين ليس دليلاً على أن أحدهما ناتج الآخر أو سبباً له و إنما هذا الارتباط يشير فقط إلى احتمالية وجود هذه العلاقة السببية ، و يؤيد ذلك (pallant,2007,122) الذى أشار إلى أن الارتباط يمدنا بمؤشر أن هناك ثمة علاقة بين متغيرين و لكن لا يشير إلى أن متغير معين يسبب الآخر ، فوجود علاقة بين المتغيرين (أ و ب) هى إشارة إلى أنه ربما أ يسبب ب أو ب يسبب أ أو يوجد متغير ثالث يؤثر عليهما معاً مما جعل بينهما ارتباط ، و يضيف (صلاح الدين علام ، ١٩٨٥ ، ٧١٦) أنه لكي تتحقق هذه العلاقة السببية لا بد من وجود ثلاثة شروط :-

١- أن يكون هناك تباين متلازم بين المتغيرين .

٢- وجود ترتيب زمنى بين المتغيرين .

٣- ألا ينعدم التباين المتلازم بينهما إذا استبعدت الآثار الناتجة عن المتغيرات الدخيلة، و لكن بالرغم من أن الشرطين الأول و الثانى سهل التحقق منهما حيث انه يمكن قياس التباين المتلازم و ملاحظة التسلسل الزمنى بين متغيرين و لكن الصعوبة تظهر فى التحقق من الشرط الثالث الذى يتطلب استبعاد جميع العوامل السببية الأخرى المحتملة.

من هذا المنطلق يتضح أن التوصل إلى علاقة سببية بين متغيرين كان شيئاً صعباً و لكن العلماء لم يقفوا عاجزين أمام هذه الصعوبة فقد تم ابتكار أسلوب إحصائى مناسب يتوصل

إلى هذه العلاقة السببية فى العقد الثالث من القرن العشرين، هذا الأسلوب هو تحليل المسار *path analysis* .

ويشير (فؤاد أبو حطب، آمال صادق، ١٩٩١ ، ٦٨٦) إلى أن أسلوب تحليل المسار أسلوب ينتمى إلى النماذج الإحصائية السببية و يعود الفضل فى ابتكاره إلى عالم الوراثة *sewell wright* و ذلك فى العقد الثالث من القرن العشرين ، ثم قدمه *duncan* إلى علم الاجتماع و ذلك عام ١٩٦٦ ، ثم انتقل إلى العلوم الإنسانية الأخرى و منها علم النفس فى السنوات الأخيرة ، و يضيف (أنور رياض عبد الرحيم، ١٩٩١ ، ١٣١) أن هذا الأسلوب يوضح العلاقة السببية فى البيانات غير التجريبية و يهدف إلى تقسيم معاملات الارتباط بين المتغيرات المستقلة و المتغيرات التابعة إلى مكونات سببية و أخرى غير سببية ، و لكن بالرغم من ذلك أو ضح (صلاح مراد، ٢٠٠٠ ، ٤٦٥) ان هذا الأسلوب لا يؤدى إلى سببية مؤكدة و إنما هو خطوة متقدمة على معامل الارتباط و هو مرحلة وسط بين السببية الناتجة عن الدراسة التجريبية و السببية الناتجة عن معامل الارتباط ، أيضاً أوضح (عماد عبد المسيح ، ١٩٩١ ، ٦٠٣) أن هذا الأسلوب يعد أحد التحليلات الإحصائية التى تعتمد فى جوهرها على الانحدار *regression* حيث يميل الباحثون عادة فى تحليل المسار إلى التعديق فى تفسير الظاهرة موضوع الدراسة عن طريق حساب العلاقات السببية التى توجد بين المتغيرات و التى يتم التعرف عليها من خلال معاملات المسار *path coefficients* التى تدل على الأثر المباشر لمتغير ما سبب على متغير آخر (نتيجة) ، ويعطى (صلاح مراد ، ٢٠٠٠ ، ٤٦٦) مزايا لأسلوب تحليل المسار عندما أشار إلى أن أسلوب تحليل المسار يتميز عن تحليل الانحدار فى قلة العمليات الحسابية و فى استخدام نتائج التحليل حيث يستخدم الباحث نتائج تحليل المسار فى إعطاء تفسيرات أكثر تفصيلاً و توضيحاً للعلاقات بين المتغيرات عن نتائج تحليل الانحدار ، و يقدم تحليل المسار الوسيلة لتلخيص نتائج البحوث التجريبية لظاهرة معينة و وضعها فى نموذج مترابط لتفسير العلاقات بين متغيرات الظاهرة .

و هناك بعض الأمور التى ينبغى معرفتها عن هذا الأسلوب كالتالى:

أ- متى أستخدم أسلوب تحليل المسار :

• عندما يكون أصل بيانات المتغيرات الداخلة فى التحليل من النوع الكمى .

• عندما يكون مستوى قياس المتغيرات من النوع المسافى .

• أن تكون العلاقة بين المتغير المستقل (المتغيرات المستقلة) و المتغير التابع (المتغيرات التابعة) علاقة خطية .

ب- نقطة البداية فى تحليل المسار: أوضح (أنور رياض عبد الرحيم ، ١٩٩١ ، ١٣) أن نقطة البداية فى تحليل المسار هى بناء النموذج السببى المقترح (المفترض) و الذى يعد انطلاقة من خلفية نظرية ذات صلة و خبرة و يعتمد على ملاحظات الباحث الذى يقوم بتحديد المتغير أو المتغيرات التابعة و المتغير أو المتغيرات المستقلة التى ترتبط معاً و التى يمكن أن يكون بينها علاقة سببية .

ج- أنواع المتغيرات فى تحليل المسار :

أوضح (aron & aron ,1994,516) أن المتغيرات فى تحليل المسار تقسم إلى نوعين هما :

(١) : متغيرات خارجية *exogenous* و تسمى أيضاً متغيرات مستقلة و هى متغيرات يبدأ السهم (التأثير السببى) منها متجهاً إلى النوع الثانى من المتغيرات و هى بذلك تعد أسباباً.

(٢) : متغيرات داخلية *endogenous* و تسمى أيضاً متغيرات تابعة و هى متغيرات ينتهى السهم (التأثير السببى) عندها أى أنها متغيرات واقع عليها التأثير و هى بذلك تعد نتيجة، و المتغيرات الداخلية أو التابعة لا تتأثر بالمتغيرات الخارجية فقط(الموجودة فى النموذج) و إنما تتأثر بمتغيرات أخرى غير معروفة و يمكن الإشارة إليها فى النموذج بوضع سهم يبدأ من هذه المتغيرات و ينتهى بالمتغيرات الداخلية مع وضع حرف *e* (ب) كدليل على أن هناك متغيرات أخرى غير معروفة تؤثر على المتغيرات التابعة و لكنها غير معروفة .

و جدير بالذكر أن المتغير الداخلى (التابع) يمكن أن يصبح متغيراً خارجياً أى مستقلاً بالنسبة لمجموعة أخرى من المتغيرات فى نفس النموذج .

كما أوضح (صلاح الدين محمود علام، ١٩٨٥، ٧٢٢) أن المتغيرات غير المعروفة التي تمت الإشارة إليها تسمى متغيرات البواقي *residual variables* و هي تشمل جميع العوامل التي تؤثر في الظاهرة و لكن لم يتضمنها النموذج المقترح.

من هذا العرض يتضح أن هناك ثلاثة أنواع من المتغيرات في تحليل المسار:-

(١) - متغيرات خارجية أو مستقلة و التي تعد أسباباً محتملة .

(٢) - متغيرات داخلية أو تابعة و التي تعد نتائج لهذه الأسباب .

(٣) - متغيرات البواقي و هي الأسباب الأخرى المحتملة و التي لم تدخل في

النموذج .

د- أنواع النماذج في تحليل المسار:-

أوضح (صلاح الدين محمود علام ، ٢٠٠٠ ، ٦٥٠ ، ٦٦٢) إلى أن النماذج تختلف باختلاف الاتجاه السببي أو المتغيرات الخاصة بالنموذج :

* فمن حيث الاتجاه:- يوجد نوعان من النماذج :-

(١)- نماذج ذات اتجاه واحد *recursive models* و في هذا النوع من النماذج يكون السهم الدال على التأثير السببي له اتجاه واحد فقط من المتغير الخارجى (المستقل) الذى يفترض أنه سبب إلى المتغير الداخلى (التابع) الذى يفترض أنه نتيجة .

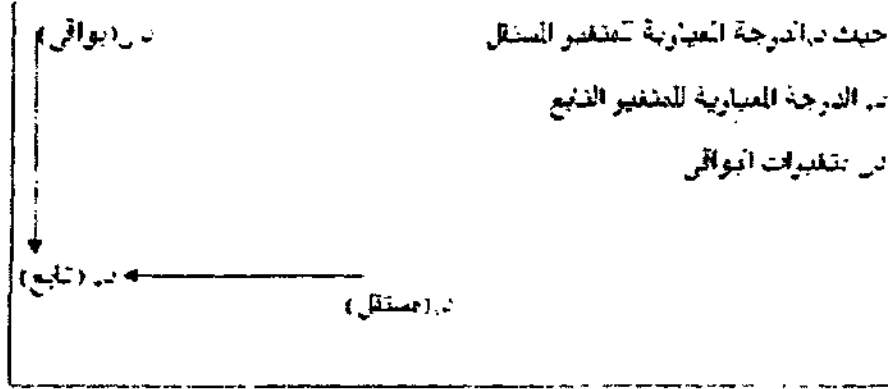
(٢)- نماذج تبادلية *non recursive models* أو نماذج التغذية الراجعة *feed back models* و هذا النوع من النماذج يعتمد على افتراض وجود علاقة سببية تبادلية بين المتغيرين أى أن كل متغير يعد سبباً و نتيجة في نفس الوقت و هذا النوع من النماذج يعتبر أكثر تعقيداً و أقل استخداماً في البحوث النفسية و التربوية من النماذج ذات الاتجاه الواحد .

* أما من حيث المتغيرات الخاصة بالنموذج يوجد نوعان أيضاً :

(١)- نموذج المسارات التي تشتمل على متغيرين :- *bivariate path model* : يشتمل هذا النموذج على متغيرين أحدهما خارجى (مستقل) و الآخر داخلى (تابع)

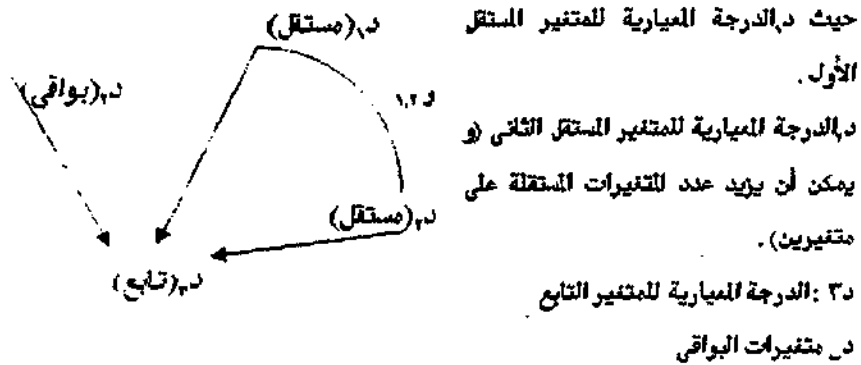
هذا بالإضافة إلى متغير البواقي السالف ذكره ، و يعتبر هذا النموذج من أبسط النماذج السببية .

و يمكن تمثيل هذا النموذج بالشكل التخطيطي الموضح :



(٢) : نماذج المسارات متعددة المتغيرات: - *Multivariate Path Model* :

و هي النماذج التي تشتمل على أكثر من متغيرين و هي موضحة بالشكل التالي:



و هي لا تختلف عن النموذج السابق إلا في المعادلات التكوينية فقط.

هـ- ما حقيقة معامل المسار و ما هي دلالاته الإحصائية ؟

أشار *Kerlinger & Pedhazur* في عام ١٩٧٣ و *Li* في عام ١٩٧٧ و صلاح الدين محمود علام في عام ١٩٨٥ نقلاً عن (عماد عبد المسيح ، ١٩٩١ ، ٦٠٥) إلى أن أوزان الانحدار المعيارية في تحليل الانحدار المتعدد تعبر عن معاملات المسار المعيارية في أسلوب تحليل المسار.

(٥) : المعادلات التكوينية للنموذج *structural equations* :

أشار *kerlinger & pedhazur* في عام ١٩٧٣ و *kenny* في عام ١٩٧٩ إلى أن المعادلة التكوينية هي عبارة عن الدرجة المعيارية لتغير داخلي (تابع) في الطرف الأيمن من المعادلة و حواصل ضرب كل درجة معيارية لتغير خارجي (مستقل) مضروب في معامل المسار المقابل له في الطرف الأيسر من المعادلة بالإضافة إلى متغير البواقي الذي لا يدخل في الحسابات، فمثلاً لنفترض أن لدينا تسعة متغيرات تأخذ الأرقام من ١ حتى ٩ و كان المتغير ٩ هو المتغير الداخلي (التابع)، و الأرقام من ١ حتى ٨ هي المتغيرات الخارجية (المستقلة) ، فان المعادلة التكوينية للنموذج تكون كالتالي :-

$$٩.م = ١.م + ١٣ \times ٢.م + ١٥ \times ٣.م + ٢٥ \times ٤.م + ١٥ \times ٥.م + ١٥ \times ٦.م + ١٥ \times ٧.م + ١٥ \times ٨.م + ب٩ + (٤١-٥)$$

حيث م.١ هو معامل المسار من المتغير المستقل (١) إلى المتغير التابع (٩) و بالمثل بالنسبة لبقية معاملات المسار ، أما د. حتى د. فهي الدرجات المعيارية للمتغيرات ، ب. متغير البواقي الذي لا يدخل في الحسابات .

(٦) : اختبار صحة النموذج و مساراته :-

لو أجرينا تحليل المسار يدوياً و رغبتنا في التأكد من صحة النموذج المتوصل إليه يتم إعادة حساب معاملات الارتباط بين المتغيرات من خلال معاملات المسار و المعادلات التكوينية فإذا توصلنا إلى نفس قيم معاملات الارتباط في المصفوفة أو إلى قيم قريبة منها بفروق طفيفة فان النموذج سليم و متسق جداً مع البيانات الأصلية، حيث أنه إذا كان لدينا متغيرين ٩ ، ١ مثلاً فان : $٩.ر = (م٩.١ \times د.١) / ن$ (و هي المعادلة ٢-٣) ، حيث ر.١ معامل الارتباط بين المتغيرين في صورتها المعيارية و بالتعويض عن د. من المعادلة التكوينية يتم الوصول للمعادلة الآتية :-

$$١.ر = ١.م + ١٣.م \times ٢.ر + ١٥.م \times ٣.ر + ٢٥.م \times ٤.ر + ١٥.م \times ٥.ر + ١٥.م \times ٦.ر + ١٥.م \times ٧.ر + ١٥.م \times ٨.ر + (٤٢-٥)$$

و بالتعويض في الطرف الأيسر عن معاملات المسار من النموذج المعدل و عن معاملات الارتباط من المصفوفة الارتباطية يتم التوصل إلى ر.١ و مضاعفاتها بالقيمة الأصلية في

المصفوفة الارتباطية و التحقق من مدى صحة النموذج و ذلك في ضوء *kerlinger& pedhazur* في عام ١٩٧٣ .

و لكن إذا رغبتا التحقق من صحة النموذج الذى أجرى بياناته إلكترونياً بواسطة إحدى البرامج الإحصائية و منها برنامج SPSS فكل ما نفعله هو أن نتحقق من صحة إدخال الدرجات الخام على البرنامج و ذلك بمراجعتها بالبيانات الأصلية الموجودة فى السجلات (٧): مناقشة النموذج النهائى : و هذا يستلزم منا:

(أ) :- تحديد نسبة التباين المشترك المحدد من التباين الكلى للمتغير التابع نتيجة لتأثير المتغيرات المستقلة التى يتبعها.

و هذا يستلزم إيجاد معامل التحديد أو مربع معامل الارتباط السالف ذكره (و هى نفسها نسبة خفض خطأ التنبؤ) و الذى منه أيضاً يمكن إيجاد نسبة إسهام المتغيرات التى لم تدخل الدراسة (البواقى) عن طريق المعادلة :

$$ع^2 ب = ١ - ر^2 (٥-٤٣)$$

، حيث $ع^2 ب$ تباين المتغير التابع الناتج عن متغيرات البواقى.

(ب) :- تحديد الأثر المباشر و غير المباشر لارتباط كل متغير فى النموذج :- يعبر الارتباط بين متغيرين أحدهما مستقل و الآخر تابع عن التأثير المباشر للمتغير المستقل على المتغير التابع (معامل المسار) مضافاً إليه المجموع الكلى للتأثيرات غير المباشرة و بذلك فإن :-

المجموع الكلى للتأثيرات غير المباشرة = معامل الارتباط - معامل المسار (٥-٤٤)

ملاحظة

إن بناء النموذج السببى بالطريقة اليدوية يمكن أن يتم فى حالتين (١) : إذا كان حجم العينة صغير (بصورة تجعل من السهل إجراء معاملات الارتباط بين المتغيرات الداخلة فى النموذج ، ٢) : إذا كان عدد المتغيرات المستقلة لا يزيد على متغيرين ، أما غير ذلك فسيجعل إجراء الحل اليدوى غاية فى الصعوبة مما سيزيد حاجتنا إلى استخدام SPSS ، و لعل المثالين التاليين يوضحان ذلك.

مثال (٥-٢٠): أراد باحث الحصول على درجات ٣٥ مفحوص في ثلاثة متغيرات هي :
القدرة الابتكارية (ص) ، حب الاستطلاع (س١) ، مفهوم الذات (س٢) ، كالتالي:

الأفراد	ص	س١	س٢	الأفراد	ص	س١	س٢
١	١٢١	٢٢٠	٢١٥	١٦	١١٦	٢٢١	٢٢٣
٢	١٢١	٢١٩	٢٠٩	١٧	١٣٨	٢٦٣	٢٥١
٣	١٢٣	٢٢٠	٢٢٢	١٨	١٢٣	٢١٠	٢٢٦
٤	١١٥	٢٠٦	٢٣١	١٩	١٣٧	٢٤٨	٢٤٢
٥	١٢٤	٢٢٥	٢٠٢	٢٠	١٠٥	٢٠٧	١٧٩
٦	١٢٨	٢٣٨	٢٢٨	٢١	١٠٨	٢٢٧	٢٠٨
٧	١١٩	٢١٧	١٩٥	٢٢	١٣٨	١٧٩	٢٧١
٨	١١٧	٢٣٩	١٨٨	٢٣	١٣٢	٢٣٦	٢٥٠
٩	١٤٧	٢٦٥	٢٥٠	٢٤	١١٩	٢٥٣	٢١٦
١٠	١٠٧	١٦٦	٢٠٨	٢٥	١١٢	٢١٧	١٩٦
١١	١٣٦	٢٠٠	٢٥٧	٢٦	١٢١	٢٣٧	٢٤٢
١٢	١٠٥	٢٠٦	٢٠٣	٢٧	١٢١	٢٤٢	٢٤٢
١٣	١١٥	٢٠٦	٢٠٩	٢٨	١١٧	٢٣٥	٢٣٢
١٤	١٢٦	٢٣٣	٢١٥	٢٩	١٢٧	١٩٦	٢١٣
١٥	١١٢	٢٠٧	٢٤٠	٣٠	١٢٣	٢٦٣	٢٢٧

و المطلوب اختبار الفرض : يمكن بناء نموذج سببي يوضح التأثيرات المباشرة للمتغيرين حب الاستطلاع (س١) ، و مفهوم الذات (س٢) على المتغير القدرة الابتكارية (ص).

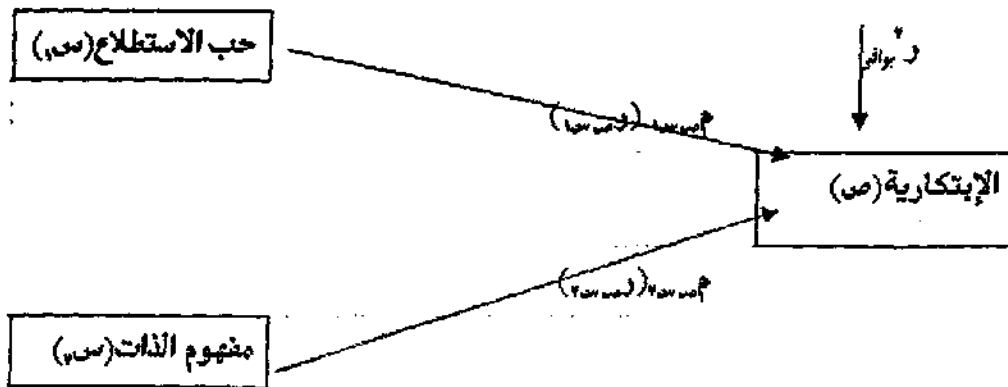
يلاحظ أن بيانات المتغيرات كمية و مستوى قياسها مسافى ، و بالتعرف على خطية العلاقة بين المتغيرين المستقلين من جانب و المتغير التابع من جانب آخر تم التوصل إلى خطية العلاقة.

تدريب

أثبت خطية العلاقة السابقة في ضوء ما درسته في الفصل الثاني

و بذلك يمكن إجراء تحليل المسار يدوياً و باستخدام SPSS كالتالي :
الطريقة اليدوية :

الخطوة الأولى : افتراض النموذج السببي لتفسير العلاقات الارتباطية بين المتغيرات التابعة و المستقلة و هو يأخذ الشكل التالي:



الخطوة الثانية : إيجاد المصفوفة الارتباطية بين متغيرات النموذج كالتالي:

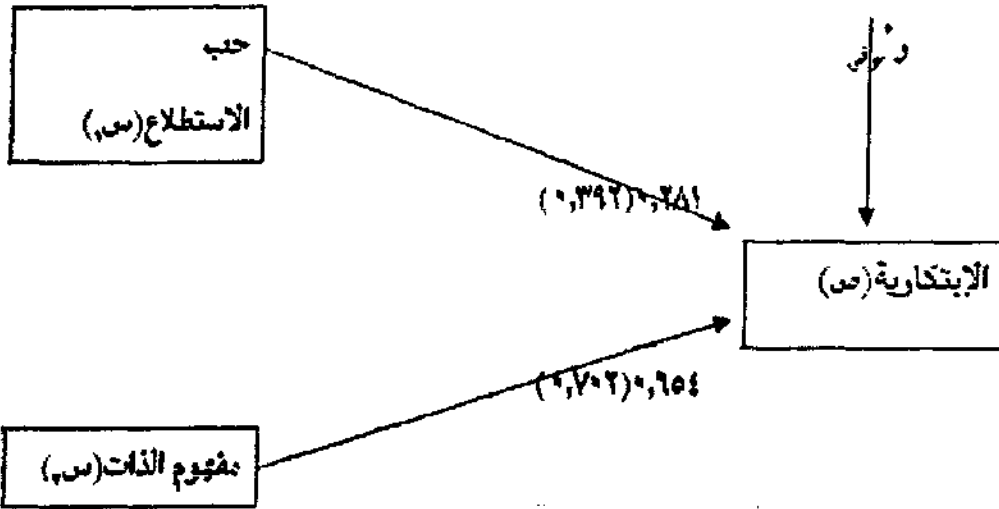
المتغيرات	الابتكارية (ص)	حب الاستطلاع (س١)	مفهوم الذات (س٢)
الابتكارية (ص)	١		
حب الاستطلاع (س١)	٠,٣٩٢	١	
مفهوم الذات (س٢)	٠,٧٠٢	٠,١٧٠	١

الخطوة الثالثة : حساب معاملات المسار الخاصة بالنموذج السببي المفترض (معاملات بيتا المعيارية) و التي حسبتها و بنفس طريقة تحليل الانحدار المتعدد ، و هي التي تعبر عن معاملات المسار المعيارية ،

$$٠,٢٨١ = \frac{(٠,١٧٠ \times ٠,٧٠٢) - ٠,٣٩٢}{(٠,١٧٠) - ١} = \frac{(٠,١١٩٤ - ٠,٣٩٢)}{٠,١٧٠ - ١} = \frac{-٠,٢٧٢٦}{-٠,٨٣٠} = ٠,٣٢٨٤$$

$$٠,٦٥٤ = \frac{(٠,١٧٠ \times ٠,٣٩٢) - ٠,٧٠٢}{(٠,١٧٠) - ١} = \frac{(٠,٠٦٦٦ - ٠,٧٠٢)}{٠,١٧٠ - ١} = \frac{-٠,٦٣٥٤}{-٠,٨٣٠} = ٠,٧٦٥٤$$

الخطوة الرابعة : التعويض بقيم أوزان الانحدار المعيارية (معاملات المسار) المأخوذة من تحليل الانحدار المتعدد و قيم معاملات الارتباط المأخوذة من المصفوفة الارتباطية في النموذج السببي المفترض نحصل على النموذج السببي الأساسي. كالتالي:



الخطوة الخامسة: يتم فحص معاملات المسار لاستبعاد أى متغير مستقل يحظى بمعامل مسار أقل من ٠,٥ ، كما سبق ذكره ، ثم يتم إعادة حساب معاملات المسار مرة أخرى ولكن على المتغيرات الجديدة ، ونظراً لأنه لا توجد معاملات مسار أقل ٠,٥ ، لذلك فإن النموذج السببي الأساسى السابق هو نفسه النموذج السببي المعدل و النهائى .

ملاحظة

فى حالة احتواء نموذج المسار على معاملات مسار أكبر من أو تساوى ٠,٥ يكون النموذج السببى الأساسى هو نفسه النموذج السببى المعدل و النهائى

الخطوة السادسة : اختبار صحة النموذج و مساراته : يمكن التحقق من صحة النموذج و مساراته من خلال معاملى المسار و المعادلة التكوينية للنموذج كالتالى :

$$\text{لمر س}_1 = \text{لمر س}_2 + \text{لمر س}_3 \times \text{لمر س}_1 = 0,281 + (0,170 \times 0,654) = 0,392$$

$$\text{لمر س}_2 = \text{لمر س}_3 + \text{لمر س}_1 \times \text{لمر س}_2 = 0,654 + (0,170 \times 0,281) = 0,702$$

و هما نفس القيمتين الموجودتين فى المصفوفة الارتباطية مما يؤكد صحة النموذج و مساراته من الناحية الإحصائية .

ملاحظة

تظهر الحاجة إلى المعادلات التكوينية و اختبار صحة النموذج و مساراته إذا احتوى النموذج على أكثر من متغير مستقل ، و لكن فى حالة نموذج سببى يحوى متغير مستقل وحيد يكون معامل المسار (بيتا المعيارية) مساوياً تماماً لمعامل الارتباط

الخطوة السابعة : مناقشة النموذج النهائى :-

و هذا يستلزم منا :-

(أ) : -تحديد نسبة التباين المشترك المحدد من التباين الكلي للمتغير التابع نتيجة لتأثير المتغيرين المستقلين ، و هذه النسبة هي نفسها كما سلف ذكره نسبة خفض خطأ التنبؤ أو مربع معامل التحديد و يمكن إيجادها من المعادلة (٣٢-٥) كالتالي:

$$R^2 = \frac{(\sum (Y_i - \bar{Y})^2 - \sum (Y_i - \hat{Y}_i)^2) / (n - 1)}{\sum (Y_i - \bar{Y})^2 / (n - 1)} = 0.569$$

أى أن ٥٦,٩ ٪ من تباين المتغير التابع (الإبتكارية) يمكن إرجاعه إلى متغيري حب الاستطلاع و مفهوم الذات . و الذى منه أيضاً يمكن إيجاد نسبة إسهام المتغيرات التى لم تدخل الدراسة (البواقى) عن طريق المعادلة : $E^2 = 1 - R^2 = 1 - 0.569 = 0.431$ ، حيث E^2 تباين المتغير التابع الناتج عن متغيرات البواقى ، أى أن ٤٣,١ ٪ من تباين المتغير التابع (الإبتكارية) يمكن إرجاعه إلى متغيرات أخرى لم تدخل الدراسة .

(ب) :- تحديد الأثر المباشر و غير المباشر لارتباط كل متغير فى النموذج :-

المجموع الكلى للتأثيرات غير المباشرة = معامل الارتباط - معامل المسار

إذاً : التأثير غير المباشر لمتغير حب الاستطلاع = $\beta_{HSA \rightarrow IB} - \beta_{HSA} = 0.392 - 0.281 = 0.111$

التأثير غير المباشر لمتغير مفهوم الذات = $\beta_{MD \rightarrow IB} - \beta_{MD} = 0.702 - 0.654 = 0.048$

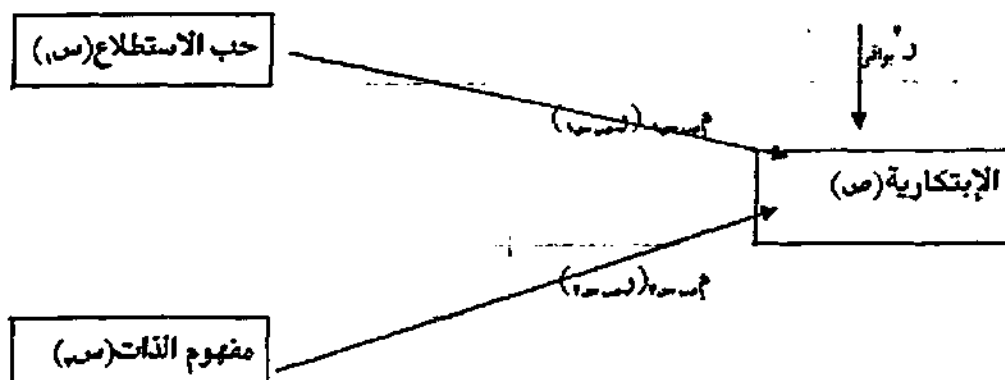
تدريب

ماهو التأثير غير المباشر لمتغير مستقل وحيد فى النموذج على المتغير التابع

استخدام SPSS :

الخطوة الأولى : افتراض النموذج السببى لتفسير العلاقات الارتباطية بين المتغيرات

التابعة و المستقلة و هو يأخذ الشكل التالى :



الخطوة الثانية : تحديد خصائص المتغيرات المستقلة و التابعة الداخلة في التحليل

الموضحة بالجدول و أيضاً بالشاشة التالية :

الاسم	النوع	حجم التغير	المواضع العشرية	بطاقة التغير	الأكواد	القيم المفقودة	عرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
ابتكارية	رقمي	٨	٠	درجات ٣٠ مفحوص في الابتكارية بالثانوية العامة	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	متدرج
حب استطل	رقمي	٨	٠	درجات ٣٠ مفحوص في حب الاستطلاع بالثانوية العامة	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	متدرج
مفهُـذات	رقمي	٨	٠	درجات ٣٠ مفحوص في مفهُـذات الذات بالثانوية العامة	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	متدرج

Name	Type	Width	Decimal	Label	Values	Missing	Column	Align	Measure
الابتكارية	Numeric	8	0	درجات ٣٠ مفحوص في الابتكارية بالثانوية العامة	None	None	8	Right	Scale
حب الاستطلاع	Numeric	8	0	درجات ٣٠ مفحوص في حب الاستطلاع بالثانوية العامة	None	None	8	Right	Scale
مفهُـذات الذات	Numeric	8	0	درجات ٣٠ مفحوص في مفهُـذات الذات بالثانوية العامة	None	None	8	Right	Scale

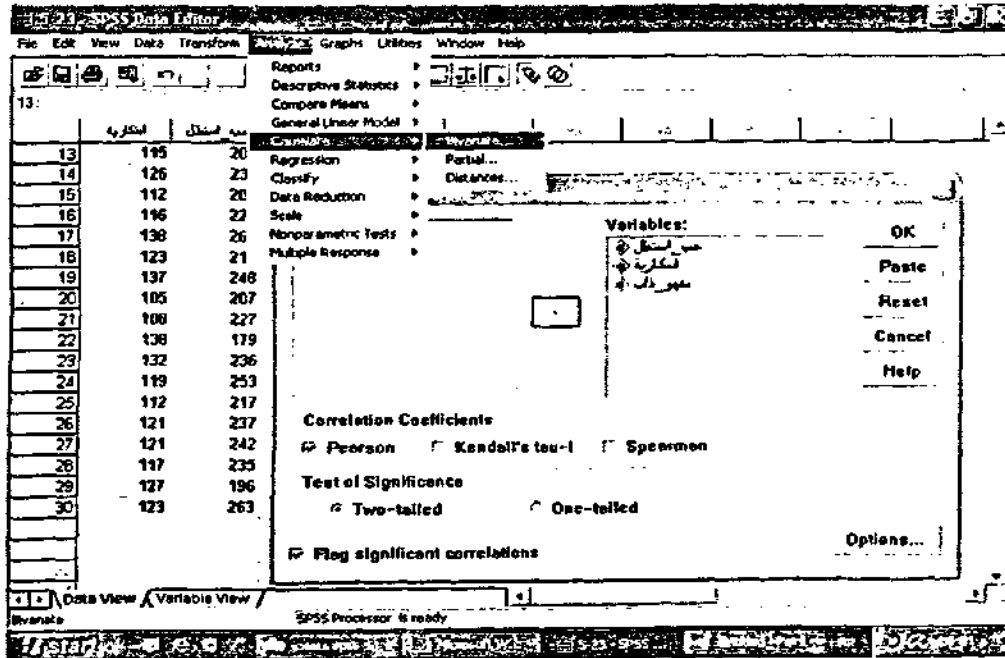
الخطوة الثالثة : إيجاد المصفوفة الارتباطية بين متغيرات النموذج باتباع الخطوات

الفرعية التالية :

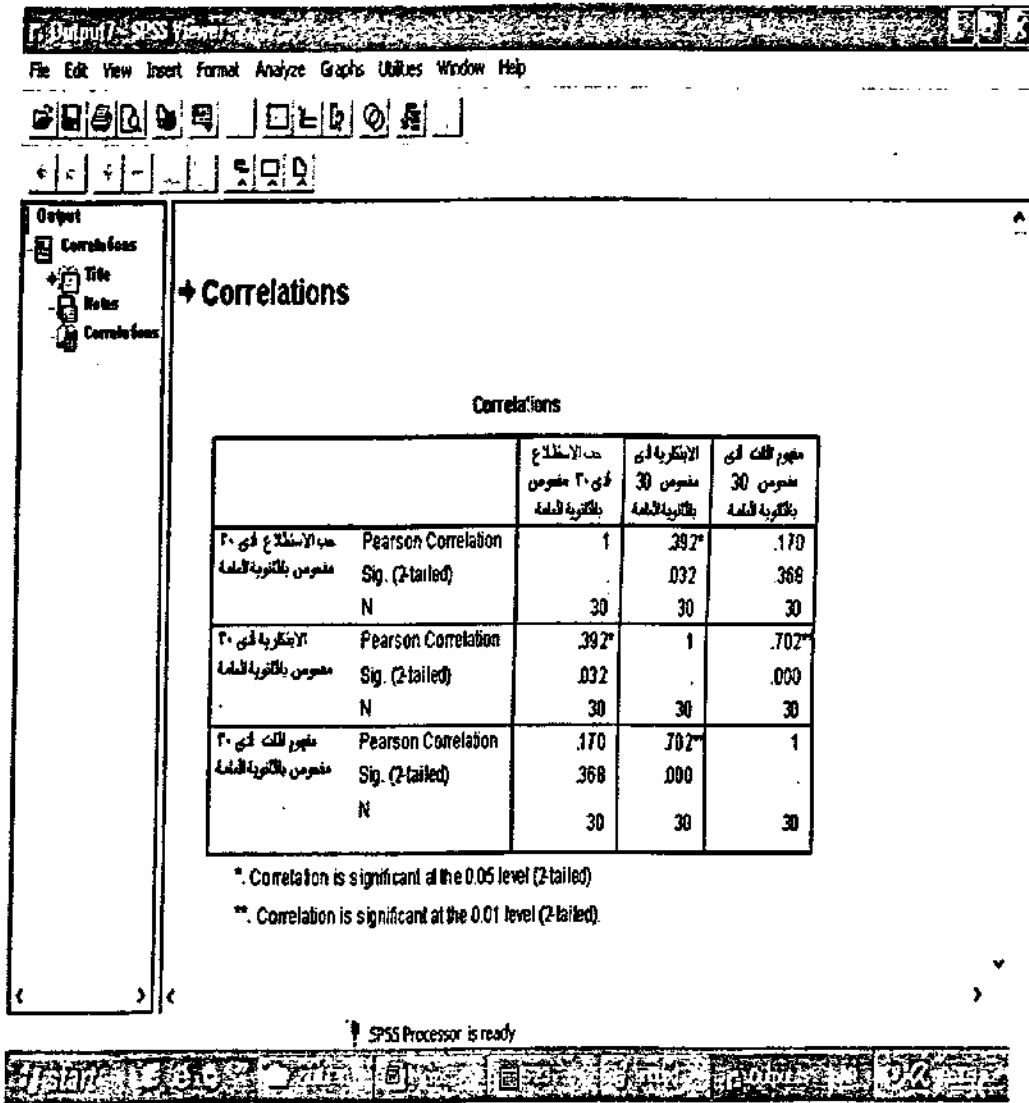
الخطوة الثالثة: أ) : الانتقال إلى شاشة *data view* ، ثم كتابة البيانات الإحصائية في الأعمدة الثلاثة "ابتكارية" ، "حب استطل" ، "مفهو ذات" كما هو موضح بالشكل:

	ابتكارية	حب استطل	مفهو ذات
1	87	82	80
2	65	70	89
3	92	80	89
4	85	79	68
5	97	90	92
6	53	60	72
7	75	72	70
8	68	65	92
9	52	59	56
10	78	70	80
11	58	62	78
12	76	82	77
13	84	81	82
14	84	72	68
15	89	85	80
16	78	84	60
17	89	69	80
18	68	68	75
19	75	72	78
20	54	60	75
21	55	68	84

الخطوة الثالثة : ب): من سطر الأوامر *analyze* نختار الأمر *correlate* ثم الأمر الفرعي *bivariate* سيظهر مربع حوار ندرج المتغيرات الثلاثة "ابتكارية" ، "حب استطل" ، "مفهو ذات" إلى المربع المجاور المسمى *variables* ، ثم نستقر على الاختيار *pearson* (و هو يعبر عن معامل الارتباط التتابعي لبيرسون) كما بالشكل:



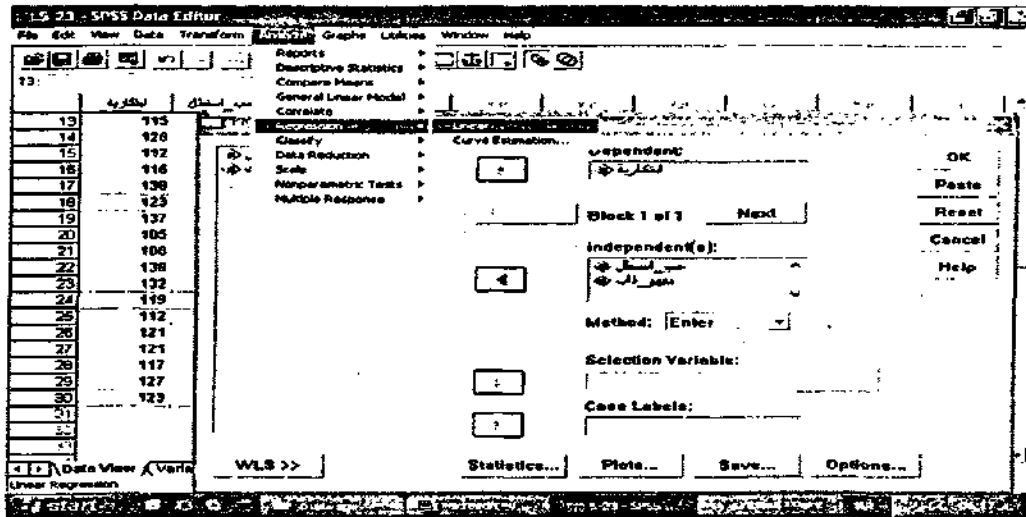
الخطوة الثالثة (ج) : بعد الضغط على الزرار *ok* نحصل على مصفوفة معاملات الارتباط بين المتغيرات الثلاثة وهي موضحة بالشاشة التالية :



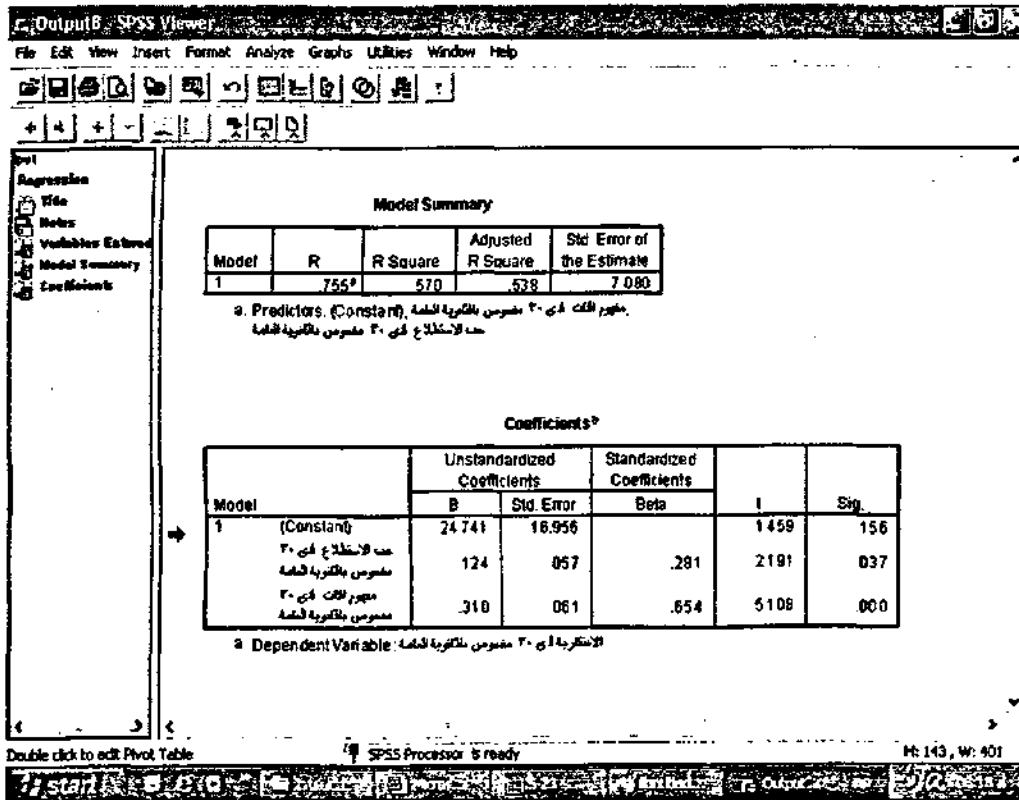
الخطوة الرابعة : إيجاد معاملات المسار الخاصة بالنموذج السببي المفترض (معاملات بيتا المعيارية) و التي حسبناها و بنفس طريقة تحليل الانحدار المتعدد ، و هي التي تعبر عن معاملات المسار المعيارية كالتالي:

الخطوة الرابعة: أ): من سطر الأوامر *analyze* نختار الأمر *regression* ثم الأمر الفرعي *linear...* سيظهر مربع حوار ندرج متغير البيانات "ابتكارية"، إلى المربع المسمى

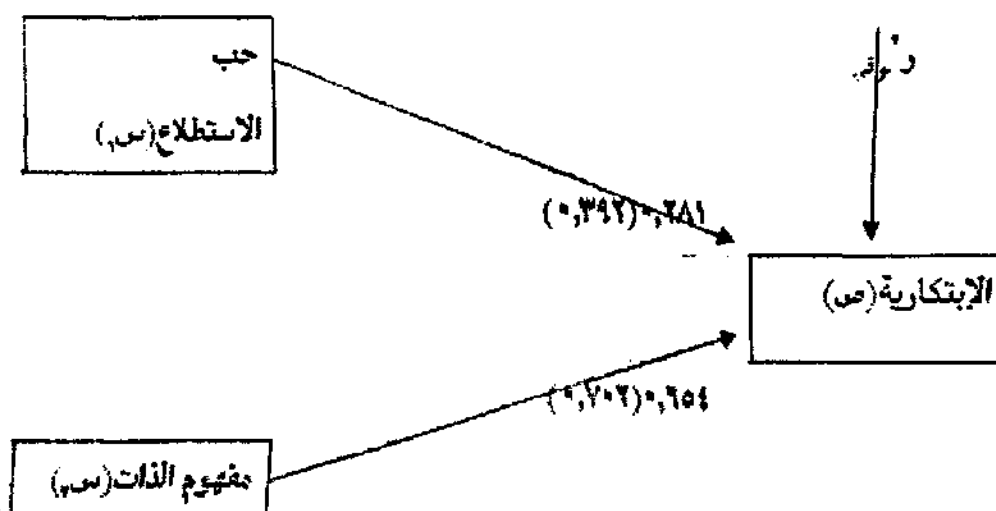
dependent ثم ندرج متغيري البيانات "حب-استظل"، "مفهوم-ذات" إلى المربع المسمى *independent(s)* ، ونختار طريقة الإدخال (*enter*) كالتالي :



الخطوة الرابعة: (ب) : بعد الضغط على الزر *ok* نحصل على معلومات قيمة تحتوي على قيم معاملات بيتا المعيارية (معاملات المسار) وكذلك معامل التحديد R^2 كما بالشكل:



الخطوة الخامسة : التعويض بقيم أوزان الانحدار المعيارية (معاملات المسار) المأخوذة من تحليل الانحدار المتعدد و قيم معاملات الارتباط المأخوذة من المصفوفة الارتباطية في النموذج السببي المفترض نحصل على النموذج السببي الأساسي كالتالي:



الخطوة السادسة : يتم فحص معاملات المسار لاستبعاد أى متغير مستقل يحظى بمعامل مسار أقل من ٠,٠٥ كما سبق ذكره ، ثم يتم إعادة التحليل مرة أخرى ولكن على المتغيرات الجديدة ، و نظراً لأنه لا توجد معاملات مسار أقل ٠,٠٥ لذلك فإن النموذج السببي الأساسي السابق هو نفسه النموذج السببي المعدل و النهائي .

الخطوة السابعة : اختبار صحة النموذج و مساراته : عند استخدامنا طريقة SPSS أو أى طريقة الكترونية فإن كل ما ينبغي أن نفعله للتحقق من صحة النموذج و بياناته هو التحقق من صحة عملية إدخال البيانات نفسها على الكمبيوتر، أى مراجعتها على البيانات الأصلية.

الخطوة الثامنة : مناقشة النموذج النهائي : نفس المناقشة فى الطريقة اليدوية

مقارنة بين الطريقة اليدوية وطريقة SPSS :

يلاحظ وصولنا إلى نفس القيم بالطريقتين فقيم معاملات الارتباط كما هى بالطريقتين ، كما أن معاملات المسار (أوزان بيتا المعيارية) كما هى أيضاً بالطريقتين و كذلك معامل التحديد ، مما يؤكد صحة الحسابات .

و بالتالى يتم قبول الفرض الذى تمت صياغته "يمكن بناء نموذج سببى يوضح التأثيرين المباشرين للمتغيرين حب الاستطلاع(س_١)، و مفهوم الذات (س_٢) على المتغير القدرة الابتكارية(ص) ". .

و سهولة إجراء الطريقة اليدوية جاءت كما سبق و أوضحنا من وجود حجم صغير للعينة (٣٠) و كذلك وجود عدد قليل من المتغيرات المستقلة فى بداية النموذج ، و لكن لو كان هناك حجم كبير نسبياً فى العينة أو عدد أكبر من المتغيرات المستقلة سيصبح من الصعب علينا جداً أن نوجد المصفوفة الارتباطية و كذلك معاملات المسار و كذلك معامل التحديد يدوياً مما سيجعلنا فى حاجة ماسة إلى برنامج SPSS و لعل المثال الذى سيعرض بعد قليل يوضح ذلك ، و هو مأخوذ من رسالة الدكتوراة الخاصة بالمؤلف .

التفسير التربوى للنتيجة المتحصل عليها :

تم التوصل الى وجود تأثير سببى لكل من متغيرى مفهوم الذات و حب الاستطلاع على القدرة الابتكارية ، و ربما يستفاد من ذلك فى ضرورة الاهتمام بهذين المتغيرين لتأثيرهما الواضح على متغير يعد من أهم المتغيرات التربوية فى العصر الحديث و هو متغير القدرة الابتكارية ، و هو متغير نسعى جميعاً الى تنميته فى أطفالنا حتى يكون لهم دور فى المنافسة العالمية ، و فى ضوء النتيجة المتحصل عليها يمكن إعداد البرامج التى تزيد من تنمية مفهوم الذات الايجابى لدى الطفل و تنمية حب الاستطلاع و الاكتشاف و تقصى العلوم و معرفة مصدرها ، بما يسهم فى تنمية القدرات الابتكارية .

مثال (٥٦-٦٧): قام مؤلف هذا الكتاب بتطبيق عدد من المقاييس النفسية على مجموعة من معلمى التربية الخاصة بمحافظة قنا و كان عددهم (٨٤) معلماً ، و ذلك لاختبار صحة فرض أساسى و رئيسى من فروض رسالة الدكتوراة الخاصة بالمؤلف و هو:

يمكن التوصل إلى نموذج سببى يفسر العلاقة بين المتغيرات (الخبرة التدريسية للمعلم — الرضا للتوظيفى للمعلم — السلوك القيادى للمعلم — شعور المعلم بالمشاركة الاجتماعية — وجهة الضبط للمعلم — اتجاه المعلم نحو رعاية التلاميذ المعاقين وتعليمهم

– اتجاه المعلم نحو تكوين العلاقات والتفاعل الاجتماعي مع تلاميذه المعاقين – اتجاه المعلم نحو خصائص تلاميذه المعاقين وقيمتهم (كمتغيرات مستقلة ، والكفاءة الذاتية للمعلم كمتغير وسيط والتوافق الاجتماعي لدى تلاميذه كمتغير تابع .

ولمعالجة هذا الفرض إحصائياً تم استخدام أسلوب تحليل المسار *path analysis* ، ولكن قبل استخدام هذا الأسلوب ينبغي التحقق من ملائمة البيانات أى تحقق شروط تحليل المسار فإذا نظرنا الى البيانات الداخلة في التحليل سنجد أنها كمية كما أنها تابعة لمستوى القياس المسافى ، يتبقى التحقق من خطية العلاقة بين كل متغير من المتغيرات المستقلة و كل متغير تابع في النموذج ، و بعد إجراء اختبارات الخطية و التأكد من خطية العلاقة (١٧ اختبار) ، وجد المؤلف ملائمة البيانات لاستخدام أسلوب تحليل المسار .

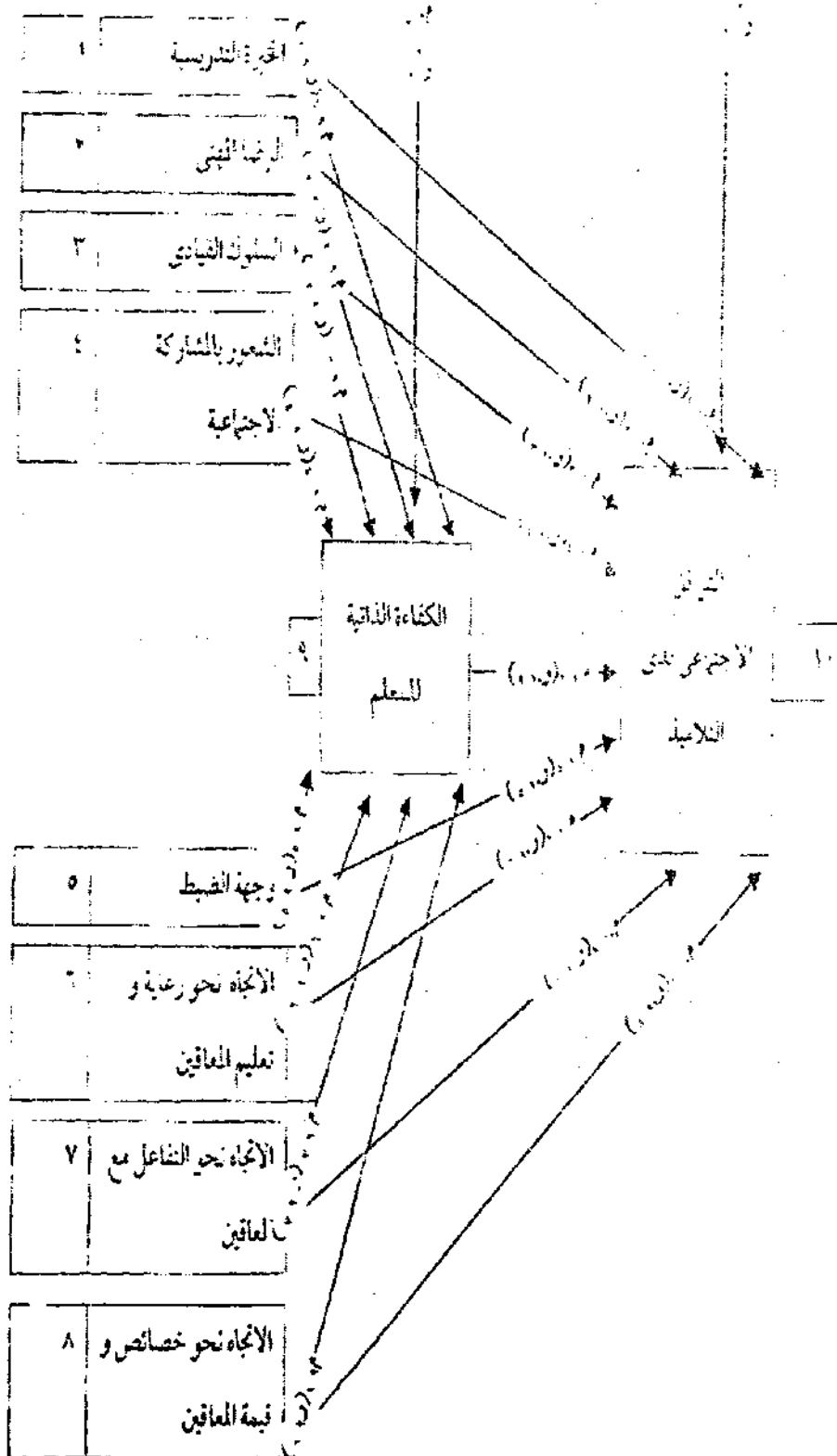
تدريب

كيف يمكن التحقق من خطية العلاقة بين متغيرين في ضوء ما درسته في الفصل الثاني

ملاحظة

سيتم إضافة بعض القيم المفقودة على البيانات الأصلية الموجودة في رسالة الدكتوراة (و هي موزعة على أربعة حالات غير حقيقية) ، ومقارنة النتائج التي سيتم الحصول عليها في وجود القيم المفقودة (المثال الحالي) ، بالنتائج الأصلية التي تم الحصول عليها بدون القيم المفقودة (في رسالة الدكتوراة) و ملاحظة مدى تأثير النتائج بتدوين القيم المفقودة بما يخدم المعلومات المقدمة في الكتاب الحالي

وبذلك يمكن تطبيق أسلوب تحليل المسار باتتباع الخطوات التالية (على بدارى ، ١٩٩٠ ، ٢٠٩-٢٣٥؛ أنور رياض ١٩٩١ ، ١٣٠ - ١٤٢ ؛ عماد يوسف ، ١٩٩١ ، ٦٠٣ - ٦١٨ ؛ صلاح الدين علام ، ٢٠٠٠ ، ٦٤٧ - ٦٧٩ ؛ *aron & aron, 1994, 516*) :
أ - **افتراض النموذج السببي *causal model*** : وهو النموذج الذى يوضح العلاقات بين المتغيرات سائلة الذكر ، وذلك اعتماداً على الأطر النظرية والدراسات السابقة ، وهذا النموذج يسمى بالنموذج السببي المفترض وهو مبين بالشكل التالى :



حيث م ، ١ ، ٢ ترمز إلى معامل المسار من المتغير المستقل (١) إلى المتغير التابع (٩) وهكذا بالنسبة لباقي معاملات المسار ، ٣ ، ٤ ، ٥ معامل الارتباط بين المتغير المستقل (١) والمتغير التابع (٩) وهكذا بالنسبة لباقي معاملات الارتباط ، ٦ ، ٧ ، ٨ هما معاملا التحديد للمتغيرين التابعين ٩ ، ١٠ على الترتيب ، م ، ١١ ، ١٢ هما معامل مسار البواقي (المتغيرات التي لم تدخل الدراسة الحالية) .

ومن هذا الشكل يتضح أن هناك ثمانى متغيرات مستقلة هي : (الخبرة التدريسية - الرضا الوظيفي - السلوك القيادي - الشعور بالمشاركة الاجتماعية - وجهة الضبط - الاتجاه نحو رعاية المعاقين وتعليمهم - الاتجاه نحو تكوين العلاقات والتفاعل مع المعاقين - الاتجاه نحو خصائص وقيمة المعاقين) تؤثر على الكفاءة الذاتية للمعلم وهذه المتغيرات المستقلة بالإضافة إلى الكفاءة الذاتية للمعلم تؤثر على التوافق الاجتماعي للتلاميذ ومن ثم فإن هذا النموذج الفترض يعبر عن صيغة الفرض السابق .

ملاحظة

تم قياس التوافق الاجتماعي لدى التلاميذ بواسطة مقياس تقدير يطبق على المعلم نفسه الذي يقوم بالتدريس لهؤلاء التلاميذ (و هو غالباً رائد الفصل) ، ثم تم تحديد درجة كلية في التوافق لكل تلميذ ، ثم تم أخذ متوسط درجات التوافق الاجتماعي لتلاميذ كل معلم ، وبالتالي يكون لكل معلم درجة واحدة تعبر عن درجة التوافق الاجتماعي لدى تلاميذه ، وهذه الدرجة هي التي خضعت للتحليل الاحصائي مع الدرجات الأخرى الخاصة بالمعلم على المتغيرات المتبقية .

ب- إيجاد المصفوفة الارتباطية *correlation matrix* الممكنة بين المتغيرات المستقلة والتابعة موضوع الدراسة: وهي تعبر عن جميع معاملات الارتباط الممكنة ، وحيث أن عدد هذه المتغيرات مجتمعة = ١٠ فإن عدد معاملات الارتباط الممكنة = $(10 \times 9) / 2 = 45$ معامل ارتباط ، ويمكن إيجادها إلكترونياً من خلال الاتي:

الخطوة الأولى(ب) : تحديد خصائص المتغيرات العشرة الداخلة في التحليل ، وذلك بفتح شاشة *variable view* وتحديد هذه الخصائص الموضحة أيضاً بالشاشة :

الاسم	النوع	حجم النتيجة	المواضع العشرية	بطاقة التقدير	الأكواد	القيم المقبولة	عرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
ك_ ذاتية	رقمي	٨	٠	درجات ٨٨ معلم تربية خاصة في الكفاءة الذاتية	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	متدرج
تو_ اجتماعي	رقمي	٨	٢	تقدير معلمي التربية الخاصة للتوافق الاجتماعي لدى تلاميذهم	لا يوجد	١,٩٩٩ هـمال في الاجابة (٠,٠ ١,٠٠٠ عدم الاجابة على القياس)	٨	يمين	متدرج
سلوك_ قيا	رقمي	٨	٠	درجات ٨٨ معلم تربية خاصة في السلوك القيادي	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	متدرج
مش_ اجتماعي	رقمي	٨	٠	درجات ٨٨ معلم تربية خاصة في المشاركة الاجتماعية	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	متدرج
قيم_ خصائص	رقمي	٨	٠	اتجاه ٨٨ معلم تربية خاصة نحو خصائص المعاقين و قيمتهم	لا يوجد	(٩٩٩,٠ عدم الاجابة (٠,٠ ١,٠٠٠ ترك بعض البنود دون إجابة) (٠,٠ ١,٠٠٠ هـمال في الاجابة (٨	يمين	متدرج
علا_ و تفا	رقمي	٨	٠	اتجاه ٨٨ معلم تربية خاصة نحو التفاعل مع المعاقين	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	متدرج

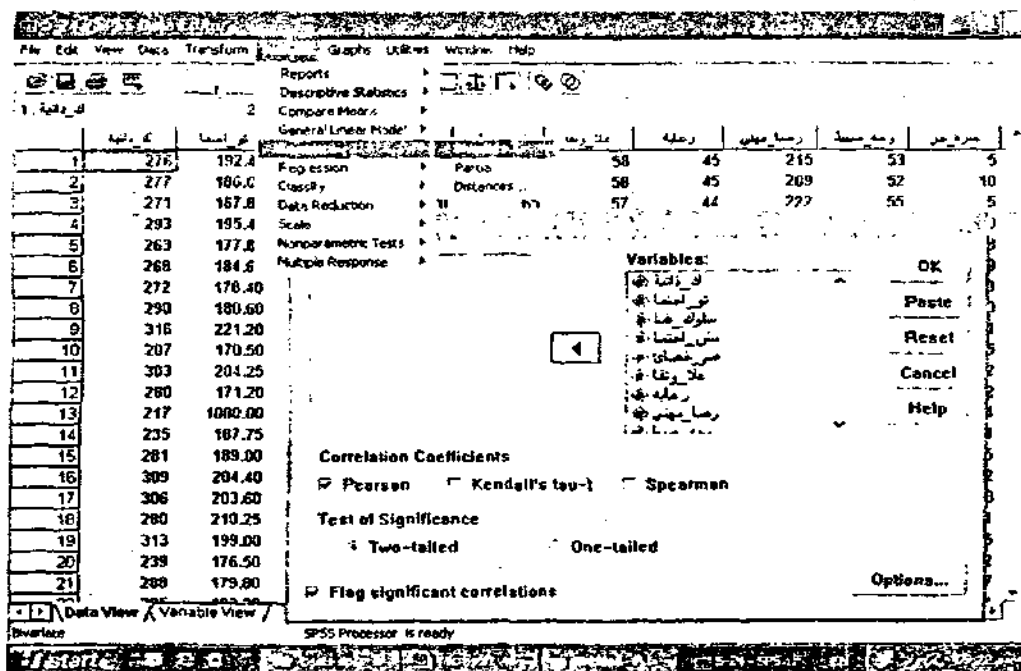
رعاية	رقمي	٨	٠	اتجاه معلم تربية خاصة نحو رعاية العائدين و تعليديهم	لا يوجد	٨ (٩٩٩) ترك بعض البثود دون (إجابة)	يمين	متفرج
رضا_مبنى	رقمي	٨	٠	درجات ٨٨ معلم تربية خاصة في الرضا المبني	لا يوجد	لا يوجد	يمين	متفرج
وجه_ضبط	رقمي	٨	٠	درجات ٨٨ معلم تربية خاصة في وجبة الضبط	لا يوجد	لا يوجد	يمين	متفرج
خبرة_تدر	رقمي	٨	٠	متغير الخبرة التدريسية لدى ٨٨ معلم تربية خاصة كما يقاس بعدد السنوات التدريسية	لا يوجد	لا يوجد	يمين	متفرج

SPSS Processor is ready										
File Edit View Data Transform Analyze Graphs Utilities Window Help										
	Name	Type	Width	Dec.	Label	Values	Missing	Columns	Align	Measure
1	ش_دالة	Numeric	8	0	درجات ٨٨ معلم تربية خاصة في الكتابة ١	None	None	8	Right	Scale
2	نو_انسا	Numeric	8	2	متغير مبني دراسة الخاصة للتواري الامت	None	999.00, 1000.0	8	Right	Scale
3	مثنو_فا	Numeric	8	0	درجات ٨٨ معلم تربية خاصة في المثنو ١	None	None	8	Right	Scale
4	مثنو_انسا	Numeric	8	0	درجات ٨٨ معلم تربية خاصة في المثنو ٢	None	None	8	Right	Scale
5	مثنو_مثنو	Numeric	8	0	درجات ٨٨ معلم تربية خاصة في المثنو ٣	None	999, 1000, 100	8	Right	Scale
6	مثنو_مثنو	Numeric	8	0	درجات ٨٨ معلم تربية خاصة في المثنو ٤	None	None	8	Right	Scale
7	رعاية	Numeric	8	0	درجات ٨٨ معلم تربية خاصة في رعاية الم	None	999	8	Right	Scale
8	رضا_مبنى	Numeric	8	0	درجات ٨٨ معلم تربية خاصة في رضا الم	None	None	8	Right	Scale
9	وجه_ضبط	Numeric	8	0	درجات ٨٨ معلم تربية خاصة في وجبة ال	None	None	8	Right	Scale
10	خبرة_تدر	Numeric	8	0	متغير الخبرة للتدريسية لدى ٨٨ معلم ترب	None	None	8	Right	Scale

الخطوة الثانية (ب) يتم الانتقال إلى شاشة *data view* و تدوين البيانات كما بالشكل:

رقم	مردم	وجه بسيط	رسم جاني	رحله	ملا رعا	مستوى	ملا لمتنا	سلوكي	ملا لمتنا	رقم
12	280	171.20	185	206	60	57	45	203	55	2
13	217	1000.00	115	206	999	51	41	209	45	4
14	235	187.75	126	233	65	58	41	215	48	4
15	281	189.00	112	207	44	43	37	240	41	5
16	309	204.40	116	221	58	53	45	233	47	2
17	306	203.60	138	263	61	51	43	251	38	3
18	280	210.25	123	210	54	54	44	226	44	11
19	313	199.00	137	249	52	50	41	242	36	6
20	239	176.50	165	207	58	53	38	179	60	2
21	288	179.80	108	227	49	51	45	208	46	7
22	295	183.20	138	179	66	63	45	271	32	4
23	260	203.25	132	236	60	52	41	250	49	6
24	271	158.00	119	253	54	54	41	210	44	12
25	283	185.20	112	247	47	41	29	196	57	5
26	275	183.20	121	237	52	53	41	242	47	12
27	274	178.80	121	242	55	53	43	240	43	7
28	274	196.00	117	235	47	44	39	232	38	6
29	253	195.40	127	196	64	63	45	213	61	12
30	303	175.00	123	263	55	55	43	227	43	12
31	280	162.80	114	202	53	53	44	226	43	7
32	230	170.00	120	264	1001	63	999	235	47	9

الخطوة الثالثة (ب) من سطر الأوامر *analyze* ، نختار الأمر الفرعي *correlate* ثم *bivariate...* ، سيظهر مربع حوار ندخل جميع متغيرات الدراسة الخاضعة للتحليل في المربع المسمى *variables* ، ثم نختار أسلوب بيرسون *pearson* نتيجة هذه الخطوة مبينة بالشكل:



الخطوة الرابعة(ب) : بعد الضغط على زر *ok* تظهر المصفوفة الارتباطية كما هي موضحة في صفحة النتائج التالية:

Correlations					
		درجات AA معلم الدرجة الكلية في الامتحان	تقدير مظهر الدرجة الكلية في الامتحان	درجات AA معلم الدرجة الكلية في الامتحان	الدرجة الكلية في الامتحان
درجات AA معلم الدرجة الكلية في الامتحان	Pearson Correlation	1	.418**	.454**	.443**
	Sig. (2-tailed)		.000	.000	.000
	N	88	88	88	88
تقدير مظهر الدرجة الكلية في الامتحان	Pearson Correlation	.418**	1	.450**	.107
	Sig. (2-tailed)	.000		.000	.327
	N	88	88	88	88
درجات AA معلم الدرجة الكلية في الامتحان	Pearson Correlation	.454**	.450**	1	.378**
	Sig. (2-tailed)	.000	.000		.000
	N	88	88	88	88
الدرجة الكلية في الامتحان	Pearson Correlation	.443**	.107	.378**	1
	Sig. (2-tailed)	.000	.327	.000	
	N	88	88	88	88
الدرجة الكلية في الامتحان	Pearson Correlation	.029	.262**	.411**	-.016
	Sig. (2-tailed)	.792	.009	.000	.668
	N	85	84	85	85

جـ- حساب أوزان الانحدار المعيارية (β) *standardized coefficients* من تحليل الانحدار

المتعدد لتقدير معاملات المسار *path coefficients* في النموذج المفترض :

حيث أن وزن الانحدار المعيارى (β) المأخوذ من تحليل الانحدار المتعدد هو نفسه معامل المسار في أسلوب تحليل المسار والذي يدل على التأثير المباشر للمتغير المستقل على المتغير التابع ، وبذلك يتم إجراء التحليلات الآتية :

(١) انحدار كل من (الخبرة التدريسية - الرضا الوظيفي - السلوك القيادي -

الشعور بالمشاركة الاجتماعية - وجهة الضبط - الاتجاه نحو رعاية المعاقين

وتعليمهم - الاتجاه نحو تكوين العلاقات والتفاعل مع المعاقين - الاتجاه نحو

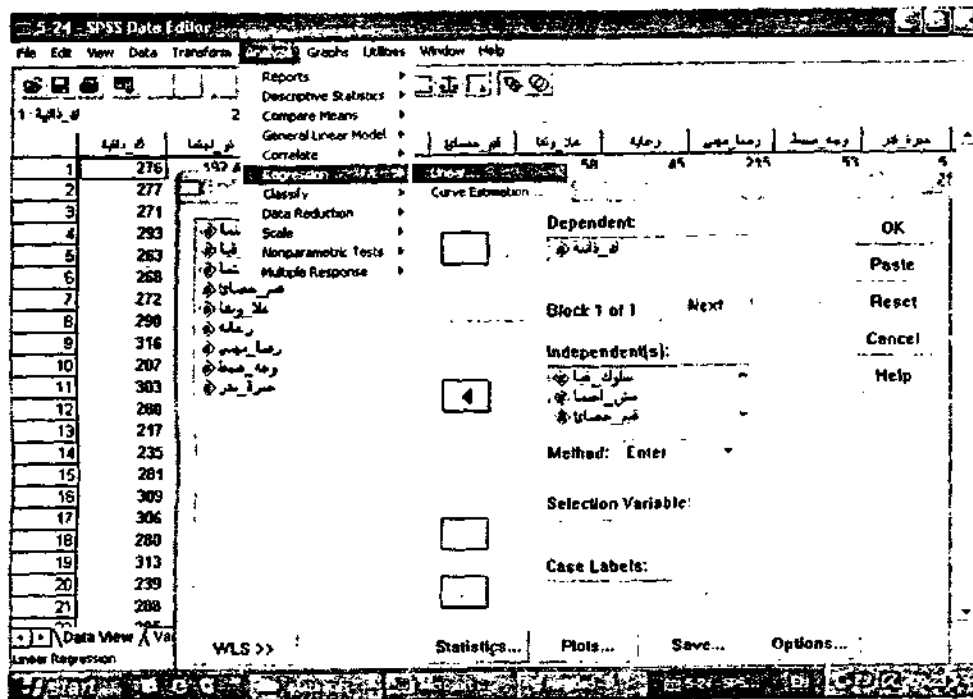
خصائص وقيمة المعاقين) كمتغيرات مستقلة على الكفاءة الذاتية للمعلم كمتغير

تابع ، ويمكن إجراء ذلك عن طريق برنامج *SPSS* كالتالى:

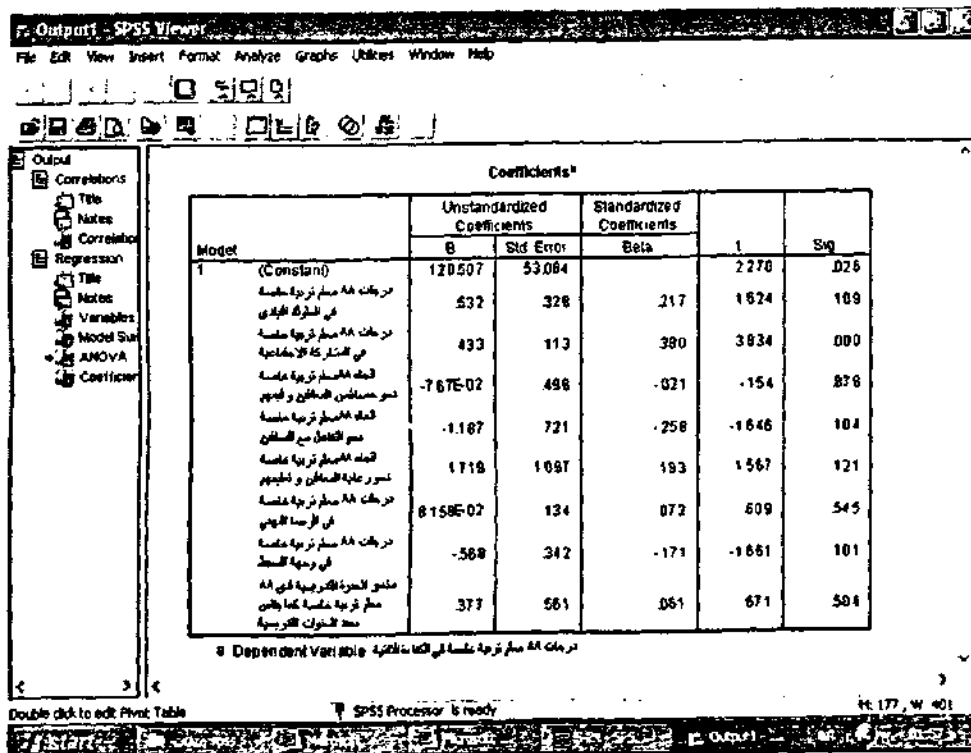
الخطوة الأولى(جـ-١) : من سطر الأوامر *analyze* نختار الأمر *regression* ثم الأمر

الفرعى *linear...* سيظهر مربع حوار ندرج متغير البيانات "ك_ ذاتية"، إلى المربع المسمى

dependent ثم ندرج المتغيرات المستقلة (سلوك قيا، مش-احتما، رضا-مهنى، وجه-ضبط، خبرة-تدر قيم-خضائى، علاو-تفا، رعاية) ، إلى المربع المسمى *independent(s)* ، و نختار طريقة الإدخال (enter) كالتالى :



الخطوة الثانية (ج-1): الضغط على (ok) :



(٢) انحدار كل من (الخبرة التدريسية - الرضا الوظيفي - السلوك القيادي - الشعور بالمشاركة الاجتماعية - وجهة الضبط - الاتجاه نحو رعاية المعاقين وتعليمهم - الاتجاه نحو تكوين العلاقات والتفاعل مع المعاقين - الاتجاه نحو خصائص وقيمة المعاقين - الكفاءة الذاتية للمعلم) كمتغيرات مستقلة على التوافق الاجتماعي للتلاميذ كمتغير تابع و بنفس الخطوتين السابقتين تظهر معاملات الانحدار (معاملات المسار) في شاشة النتائج التالية:

SPSS Statistics

File Edit View Insert Format Analyze Graphs Utilities Window Help

Output

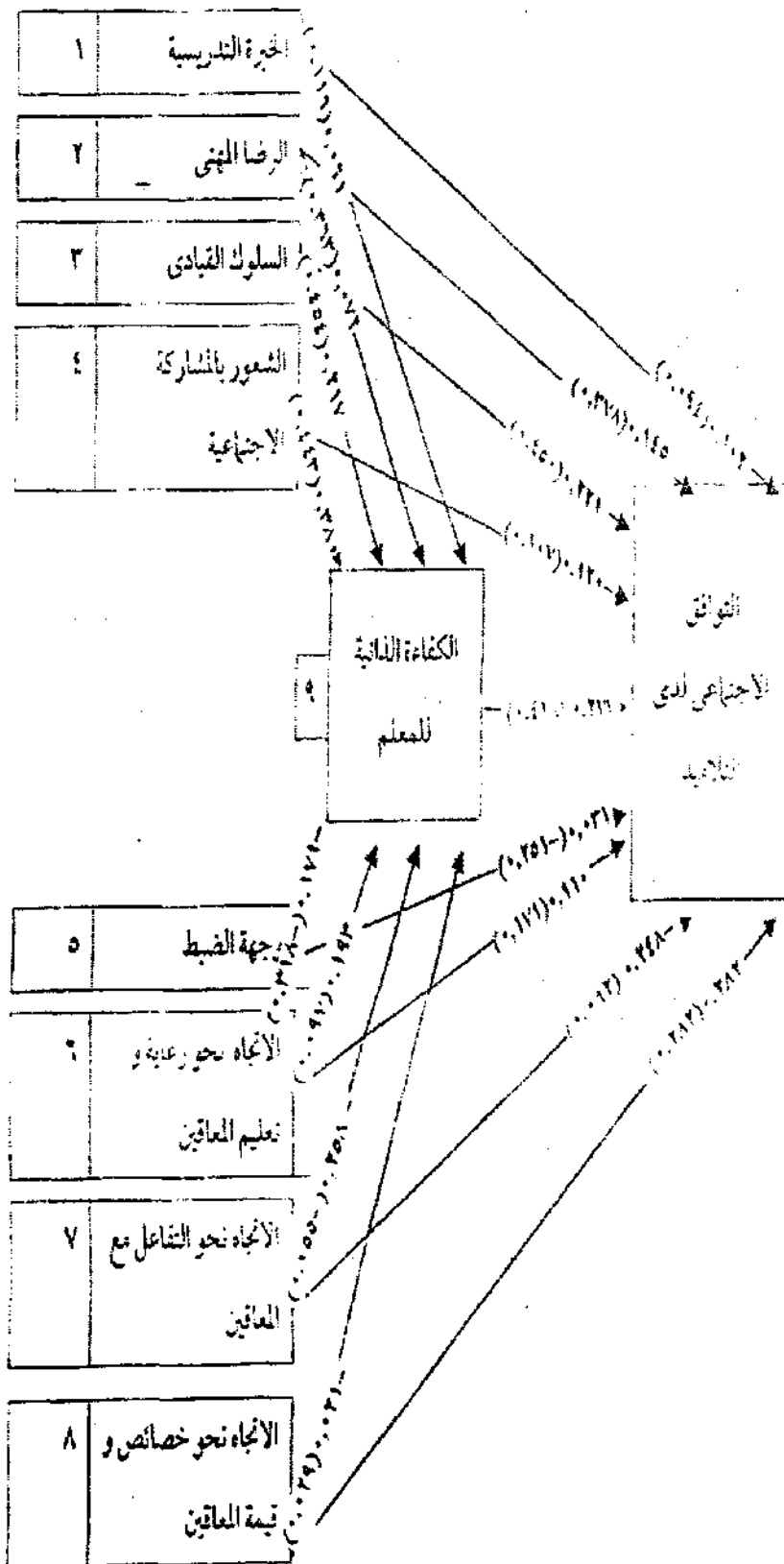
- Regression
- Title
- Notes
- Variables
- Model Sum
- ANOVA
- Coefficients

Coefficients^a

Model		Unstandardized Coefficients		Standardized Coefficients		t	Sig.
		B	Std. Error	Beta			
1	(Constant)	75.169	35.763			2.102	.039
	درجات AA معلم تربية خاصة	.366	.075	.277		2.212	.030
	في الشهادة الثانوية						
	درجات AA معلم تربية خاصة	.327	.217	.221		1.502	.137
	في الشهادة الجامعية						
	درجات AA معلم تربية خاصة	-.819E-02	.080	-.120		-1.018	.312
	في الشهادة الجامعية						
	اهتمام المعلم تربية خاصة	.607	.325	.282		1.889	.066
	نوع خصائص المعلمين وقيمتهم						
	اهتمام المعلم تربية خاصة	-.686	.478	-.248		-1.434	.156
	نوع التفاعل مع المعاقين						
	اهتمام المعلم تربية خاصة	.586	.726	.110		.807	.422
	مستوى تفاعل المعلمين وقيمتهم						
	درجات AA معلم تربية خاصة	9.837E-02	.088	.145		1.123	.265
	في القسم طهري						
	درجات AA معلم تربية خاصة	6.244E-02	.227	.031		.275	.784
	في وحدة الهندسة						
	مستوى القدرة العقلية لدى AA						
	معلم تربية خاصة كما يراها	.380	.367	.102		1.035	.304
	بعض الفئات التي تدرس						

SPSS Processor is ready

د - النموذج السببي الأساسي : بالتعويض في النموذج السببي المفترض بقيم كل من أوزان الانحدار المعيارية (معاملات المسار) المأخوذة من تحليل الانحدار المتعدد وبقيم معاملات الارتباط المأخوذة من المصفوفة الارتباطية نحصل على النموذج السببي الأساسي وهو الموضح في الشكل التالي:



هـ- النموذج المعدل و النهائي : بعد التوصل إلى النموذج السببي الأساسي يتم تفحص قيم معاملات المسار واستبعاد أية قيمة تقل عن ٠,٠٥ ، لأنها تعتبر غير معنوية ، وبذلك يتم حذف المسارين التاليين لعدم دلالتهم المعنوية :

م ٩. وهو معامل المسار من اتجاه العلم نحو خصائص وقيمة تلاميذه المعاقين (٨) إلى شعور المعلم بكفائته الذاتية (٩) ويساوى - ٠,٠٢١ .

م ١٠. وهو معامل المسار من وجهة الضبط لدى المعلم (٥) إلى التوافق الاجتماعي لدى تلاميذه (١٠) ويساوى ٠,٠٣١ .

ثم يتم إعادة إجراءات تحليلات الانحدار مرة أخرى ولكن للمتغيرات المستقلة المتبقية (ذات معاملات المسار الدالة) وفي هذه الخطوة يتم الوصول إلى أوزان انحدار معيارية جديدة (معاملات مسار جديدة) ، وهي موضحة كالتالي:

SPSS Processor is ready

Model Summary

Model	R	R Square	Adjusted R Square	Std Error of the Estimate
1	.641	.411	.358	19.753

Coefficients^a

Model		Unstandardized Coefficients		Standardized Coefficients	t	Sig.
		B	Std. Error	Beta		
1	(Constant)	93.690	53.413		1.754	.083
	درجات AA مسار نرجية فاعلة في سلوك القوي	.542	.326	.212	1.663	.100
	درجات AA مسار نرجية فاعلة في المشاركة الاجتماعية	.455	.114	.383	3.977	.000
	الوجه الفاعل نرجية فاعلة تدور الفاعل مع المعلم	-.1301	.579	-.273	-2.246	.028
	الوجه الفاعل نرجية فاعلة تدور على المعلمين و تلاميهم	1.872	1.111	.213	1.776	.080
	درجات AA مسار نرجية فاعلة في الإحسان الفعلي	.106	.137	.090	.772	.443
	درجات AA مسار نرجية فاعلة في وجهة الضبط	-.471	.348	-.137	-1.355	.179
	مستوى الفعلة الفاعلية لدى AA مسار نرجية فاعلة كما يقاس بعد الفعول الفاعلية	.469	.567	.073	.827	.411

a. Dependent Variable: درجات AA مسار نرجية فاعلة في كفاءة فاعلية

SPSS Processor is ready

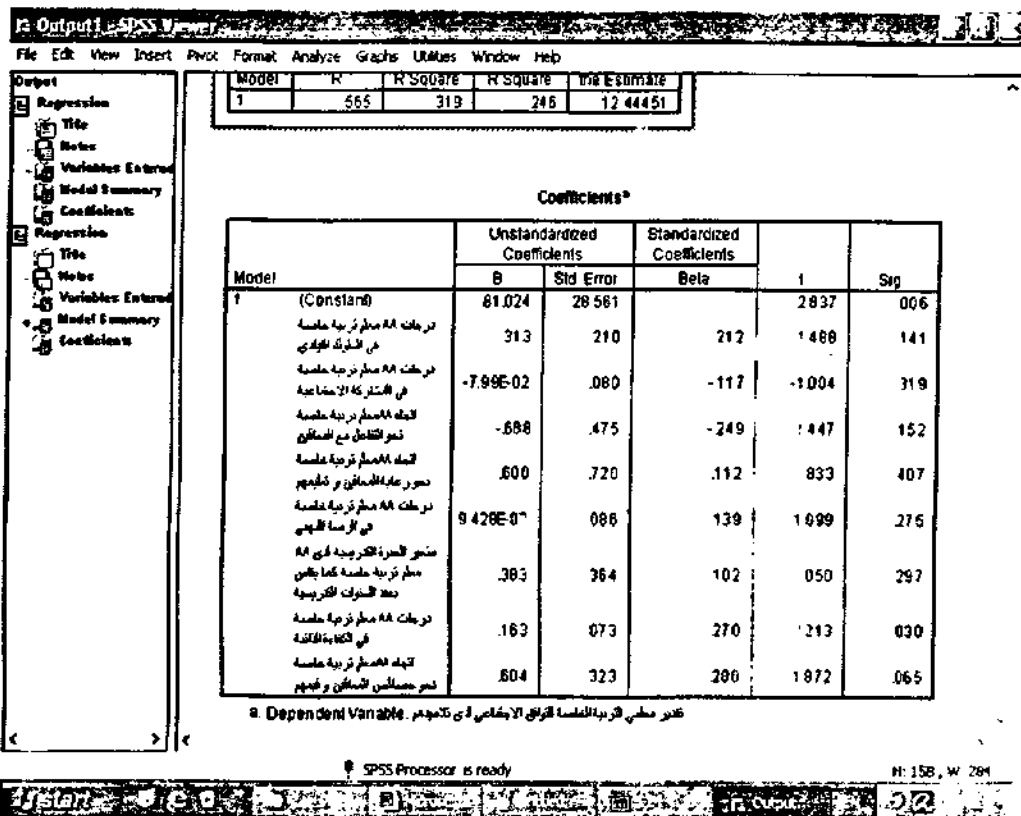
File Edit View Insert Pivot Format Analyze Graphs Utilities Window Help

Output Regression Title Notes Variables Entered Model Summary Coefficients

SPSS Processor is ready

File Edit View Insert Pivot Format Analyze Graphs Utilities Window Help

Output Regression Title Notes Variables Entered Model Summary Coefficients



أما معاملات مسار البواقي فيتم حسابه كالتالى :

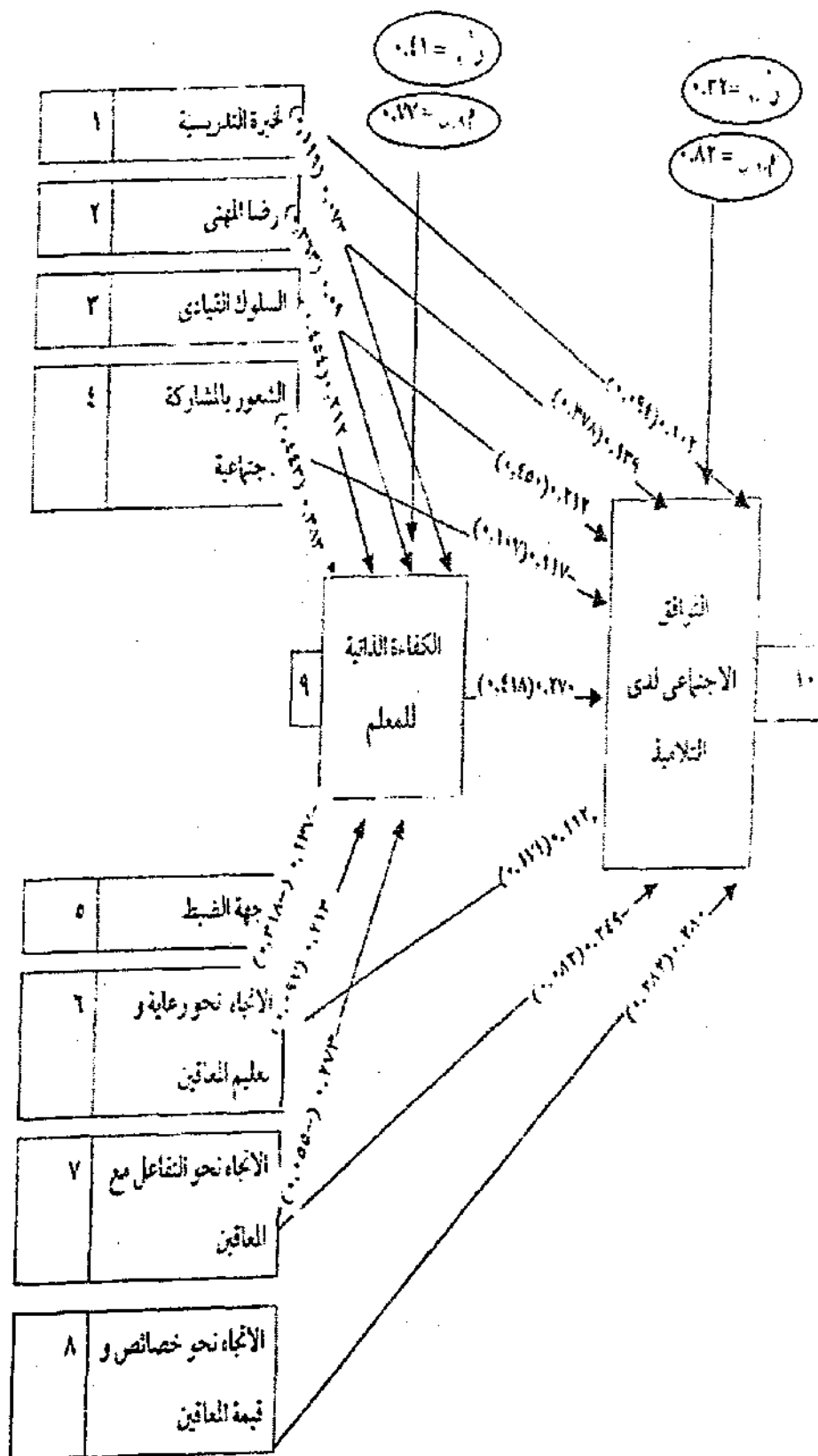
من الشاكتين السابقتين نجد أن $R^2 = 0.41$ ، $R^2 = 0.32$ ، وبالتالى فإن :

$$0.718 = \sqrt{1 - 0.41} = \sqrt{1 - R^2} = R^2$$

$$0.825 = \sqrt{1 - 0.32} = \sqrt{1 - R^2} = R^2$$

حيث م ، ب ، م ، هما معاملا مسار البواقي لكل من الكفاءة الذاتية للمعلم والتوافق الاجتماعى لدى تلاميذه على الترتيب ، R^2 ، R^2 ، هما معاملا التحديد ثم يتم إجراء التعديلات الآتية فى النموذج السببى الأساسى للتوصل إلى النموذج السببى المعدل والنهائى :

- (١) حذف المسارين غير الدالين م ٩ ، م ١٠ .
 - (٢) استبدال معاملات المسار القديمة بمعاملات المسار الجديدة (بعد إعادة التحليل) .
 - (٣) إدراج قيمتى معاملى البواقي ومعاملى التحديد السالف ذكرهما .
- وبعد إجراء هذه التعديلات يصبح النموذج فى صورة جديدة تسمى بالنموذج السببى المعدل والنهائى الذى سيخضع للمناقشة والتفسير وهو موضح بالشكل التالى :



و - مناقشة النموذج النهائي وتفسيره :

إن النموذج السببي الذى تم افتراضه تحقق بصورة كبيرة و منه نناقش الآتى :

(١) تحديد نسبة التباين المشترك المحدد من التباين الكلى للمتغير التابع نتيجة تأثيره

بالمغيرات المستقلة :

- بالنسبة للكفاءة الذاتية لدى معلمى التربية الخاصة كمتغير تابع : $R^2 = 0,41$ ، أى أن المتغيرات المستقلة موضوع الدراسة (الخبرة التدريسية - الرضا الوظيفى - السلوك القيادى - الشعور بالمشاركة الاجتماعية - وجهة الضبط - الاتجاه نحو رعاية وتعليم المعاقين - الاتجاه نحو تكوين العلاقات والتفاعل مع المعاقين) أسهمت بنسبة ٤١ ٪ فى التأثير السببى على شعور المعلم بكفاءته الذاتية ، وبذلك نجد أن $R^2 = 1 - 0,41 = 0,59$ ، وهو ما يعنى أن المتغيرات التى لم تدخل الدراسة (البواقى) أسهمت بنسبة ٥٩ ٪ فى التأثير السببى على الكفاءة الذاتية .

- بالنسبة للتوافق الاجتماعى لدى التلاميذ كمتغير تابع : $R^2 = 0,32$ ، أى أن المتغيرات المستقلة (الخبرة التدريسية - الرضا الوظيفى - السلوك القيادى - الشعور بالمشاركة الاجتماعية - الاتجاه نحو رعاية المعاقين وتعليمهم - الاتجاه نحو التفاعل مع المعاقين - الاتجاه نحو خصائص وقيم المعاقين - الكفاءة الذاتية للمعلم) أسهمت بنسبة ٣٢ ٪ فى التأثير السببى على التوافق الاجتماعى لدى التلاميذ، وبذلك فإن $R^2 = 1 - 0,32 = 0,68$ وهو ما يعنى أن متغيرات البواقى أسهمت بنسبة ٦٨ ٪ فى التأثير السببى على التوافق الاجتماعى لدى التلاميذ .

(٢) التأثيرات المباشرة وغير المباشرة على كل من الكفاءة الذاتية للمعلم والتوافق الاجتماعى لدى التلاميذ ، إن التأثيرات المباشرة هى معاملات المسار (أوزان الانحدار المعيارية) السابق ذكرها ، أما التأثيرات غير المباشرة فنتج من طرح التأثيرات المباشرة من معاملات الارتباط (ر - م) ، والتأثير غير المباشر لمتغير مستقل على متغير تابع يمكن أن يحدث بطريقتين ، أولاها يكون من خلال

الارتباط بين المتغير المستقل ومتغير مستقل آخر له تأثير مباشر على المتغير التابع ،
وثانيهما من خلال الارتباط بين المتغيرات المستقلة ببعضها البعض .

ويمكن توضيح قيم هذه التأثيرات فى الجدول الآتى :

المتغيرات المستقلة	المتغيران التابعان	معامل الارتباط بين المتغير المستقل والتابع (ر)	التأثيرات المباشرة معاملات المسار (م)	التأثيرات غير المباشرة (م - ر)
الخبرة التدريبية	الكفاءة الذاتية للمعلم	٠,١١٦	٠,٠٧٣	٠,٠٤٣
الرضا المهنى	الكفاءة الذاتية للمعلم	٠,٣٦٣	٠,٠٩	٠,٢٧٣
السلوك القيادى	الكفاءة الذاتية للمعلم	٠,٤٥٤	٠,٢١٢	٠,٢٤٢
الشعور بالمشاركة الاجتماعية	الكفاءة الذاتية للمعلم	٠,٤٤٣	٠,٣٨٣	٠,٠٦
وجهة الضبط	الكفاءة الذاتية للمعلم	٠,٣١٨-	٠,١٣٧-	٠,١٨١-
الاتجاه نحو رعاية وتعليم المعاقين	الكفاءة الذاتية للمعلم	٠,٠٩٤	٠,٢١٣	٠,١١٩-
الاتجاه نحو التفاعل مع المعاقين	الكفاءة الذاتية للمعلم	٠,٠٥٥-	٠,٢٧٣-	٠,٢١٨
الكفاءة الذاتية للمعلم	التوافق الاجتماعى للتلاميذ	٠,٤١٨	٠,٢٧٠	٠,١٤٨

تفسير القيم المفقودة : لقد تعتمد المؤلف وضع بعض القيم المفقودة فى البيانات لكى يتم مضاهاة النتائج التى تم التوصل إليها بدون القيم المفقودة و المطبقة على (٨٤) حالة فى رسالة الدكتوراة الخاصة بالمؤلف ، بالنتائج المتوصل إليها فى هذا الكتاب بعد إضافة بعض القيم المفقودة و هى موزعة على أربعة حالات إضافية ليصل مجموع الحالات إلى (٨٨) حالة و الجدول التالى يوضح بعض من هذه الفروق ، بما يعنى إمكانية تأثير القيم المفقودة فى تغيير المصفوفة الارتباطية و كذلك بعض معاملات المسار و الذى يدعونا إلى ضرورة مراعاة القيم المفقودة فى حساباتنا و هى بالرغم من أنها لم تغير فى الاتجاه العام

للفئات إلا أن تغير بعض القيم حتى ولو كان بمقدار طفيف قد يغير نتيجة ، و يمكن للقرئ إذا أراد مقارنة النموذج السببي الذي تم التوصل اليه في هذا الكتاب بالنموذج السببي الذي تم التوصل إليه في الرسالة الخاصة بالمؤلف:

التغيرات المستقلة	المتغيران التابعان	معامل الارتباط بين المتغير المستقل والتابع (ر)		التأثيرات المباشرة معاملات المسار (م)		التأثيرات المباشرة (ر - م)		غير
		استبعاد	في حالة وجود قيم مفقودة	استبعاد	في حالة وجود قيم مفقودة	استبعاد	في حالة وجود قيم مفقودة	
الخبرة التدريسية	الكفاءة الذاتية للمعلم	٠,١١٩	٠,١١٦	٠,٠٦٢	٠,٠٧٣	٠,٠٥٧	٠,٠٤٣	
الرضا الوظيفي	الكفاءة الذاتية للمعلم	٠,٣٧١	٠,٣٦٣	٠,٠٧١	٠,٠٩	٠,٣٠٠	٠,٢٧٣	
السلوك القيادي	الكفاءة الذاتية للمعلم	٠,٤٥٧	٠,٤٥٤	٠,٢١٢	٠,٢١٢	٠,٢٤٥	٠,٢٤٢	
الشعور بالمشاركة الاجتماعية	الكفاءة الذاتية للمعلم	٠,٥١٩	٠,٤٤٣	٠,٣٨٢	٠,٣٨٣	٠,١٣٧	٠,٠٩	
وجهة الضبط	الكفاءة الذاتية للمعلم	٠,٣٥٦-	٠,٣١٨-	٠,١٧١-	٠,١٣٧-	٠,١٨٥-	٠,١٨١-	
الاتجاه نحو رعاية وتعليم المعاقين	الكفاءة الذاتية للمعلم	٠,٠٧٢	٠,٠٩٤	٠,١٩٤	٠,٢١٣	٠,١٢٢-	٠,١١٩-	
الاتجاه نحو التفاعل مع المعاقين	الكفاءة الذاتية للمعلم	٠,٠٣٤-	٠,٠٥٥-	٠,٢٧٣-	٠,٢٧٣-	٠,٢٣٩	٠,٢١٨	
الكفاءة الذاتية للمعلم	التوافق الاجتماعي للتلاميذ	٠,٣٩٤	٠,٤١٨	٠,٢٧٠	٠,٢٧٠	٠,١٢٤	٠,١٤٨	

ز-التحقق من صحة النموذج : سبق القول أنه في حالة استخدام الكمبيوتر ممثلاً في برنامج SPSS فى إجراء المصفوفة الارتباطية و معاملات السار و معاملات التحديد فكل ما يجب أن نفعله لكى نتحقق من صحة النموذج و مساراته هو التحقق من صحة إدخال الدرجات الخام للكمبيوتر و ذلك بمقارنتها بالقيم الأصلية الموجودة فى السجلات .

ج- تفسير النموذج المتحصل عليه :

• بالنسبة للكفاءة الذاتية لدى معلمى التربية الخاصة كمتغير تابع : $r^2 = 0.41$ أى أن المتغيرات المستقلة موضوع الدراسة (الخبرة التدريسية - الرضا الوظيفى - السلوك القيادى - الشعور بالمشاركة الاجتماعية - وجهة الضبط - الاتجاه نحو رعاية وتعليم المعاقين - الاتجاه نحو تكوين العلاقات والتفاعل مع المعاقين) أسهمت بنسبة 41 ٪ فى التأثير السببى على شعور المعلم بكفائته الذاتية ، وبذلك نجد أن $r^2 = 0.41 - 1 = -0.59$ ، وهو ما يعنى أن المتغيرات التى لم تدخل الدراسة (البواقي) أسهمت بنسبة 59 ٪ فى التأثير السببى على الكفاءة الذاتية .

• بالنسبة للتوافق الاجتماعى لدى التلاميذ كمتغير تابع : $r^2 = 0.32$ ، أى أن المتغيرات المستقلة (الخبرة التدريسية للمعلم - الرضا الوظيفى للمعلم - السلوك القيادى للمعلم - شعور المعلم بالمشاركة الاجتماعية - الاتجاه نحو رعاية المعاقين وتعليمهم - الاتجاه نحو التفاعل مع المعاقين - الاتجاه نحو خصائص وقيم المعاقين - الكفاءة الذاتية للمعلم) أسهمت بنسبة 32 ٪ فى التأثير السببى على التوافق الاجتماعى لدى التلاميذ، وبذلك فإن $r^2 = 0.32 - 1 = -0.68$ وهو ما يعنى أن متغيرات البواقي أسهمت بنسبة 68 ٪ فى التأثير السببى على التوافق الاجتماعى لدى التلاميذ .

• فالنموذج السببى الذى تم التوصل إليه يشير إلى أن هناك بعض المتغيرات المهمة التى تؤثر فى شعور معلم التربية الخاصة بقدرته على التدريس و التعامل مع تلاميذه نوى الاحتياجات الخاصة و هذه المتغيرات هى (الخبرة التدريسية - الرضا الوظيفى - السلوك القيادى - الشعور بالمشاركة الاجتماعية - وجهة الضبط - الاتجاه نحو رعاية وتعليم المعاقين - الاتجاه نحو تكوين العلاقات والتفاعل مع المعاقين) و التى أسهمت بنسبة 41 ٪ فى التأثير السببى على شعور المعلم بكفائته الذاتية، كما أن هذا المتغير الأخير له تأثير إيجابى فى تنمية التوافق الاجتماعى لدى التلاميذ و من ثم توجه رسالة الى المسؤولين بضرورة الاهتمام بالمتغيرات السابقة الخاصة بهذا المعلم و تنميتها حتى يظهر مردودها على تلاميذه ، و لمزيد من التفسير يمكن اللجوء إلى رسالة الدكتوراة الخاصة بالمؤلف .

الفصل السادس

الإحصاء الاستدلالي

إن معالجتنا للبيانات الإحصائية التي نحصل عليها لا تقتصر على مجرد وصف هذه البيانات و معرفة توزيعها أو تمثيلها بيانياً أو معرفة متوسطها و انحرافها المعياري و غيرها من المعالجات الإحصائية الوصفية الخاصة بهذه البيانات، و لكننا نحتاج أيضاً إلى معرفة معلومات أخرى أكثر تعمقاً ، فمثلاً إذا حسبنا متوسط درجات الذكاء لدى تلاميذ الصف الرابع الابتدائي بمحافظة قنا، إننا في هذه اللحظة المفروض أن نجمع درجات الذكاء لكل تلاميذ الصف الرابع الابتدائي بمحافظة قنا و هو ما يسمى الأصل الكلي *population* الذي تحدثنا عنه عند الحديث عن العينات .

و لكن في الواقع نجد صعوبات كثيرة في تجميع درجات الذكاء لكل تلاميذ الصف الرابع الابتدائي بمحافظة قنا فقد يصل عدد هؤلاء التلاميذ إلى ١٠٠٠٠ تلميذ ، و لذلك فإن العلم لم يقف مكتوف الأيدي أمام هذه الصعوبة و قدم الحل لذلك و هو ما يسمى بالعينة *sample* و التي تعني اختيار مجموعة من الأصل الكلي بحيث أن الخاصية التي سنصف بها هذه المجموعة نصف بها الأصل الكلي أيضاً ، ففي مثالنا السابق و حيث أننا لم نستطع الحصول على بيانات ١٠٠٠٠ تلميذ فإننا نختار مجموعة منهم (عينة) عددها مناسب و ليكن العدد ٥٠٠ تلميذ بحيث تتوافر فيها شروط التمثيل و العشوائية التي تحدثنا عنها ، و عندما نحسب متوسط الذكاء لتلاميذ هذه العينة فإن هذا المتوسط يمثل متوسط الذكاء لدى الأصل الكلي لتلاميذ الصف الرابع الابتدائي بمحافظة قنا و بذلك نكون قد وفرنا الوقت و الجهد ، و قيامنا بحساب متوسط ذكاء تلاميذ العينة ليس الهدف منه وصف الذكاء لتلاميذ العينة فقط و لكن الهدف الرئيسي هو القيام باستدلالات عن متوسط الأصل الكلي المسحوبة منه العينة.

، و بالتالي يصبح لدينا وصف للعينة (متوسط درجات ذكاء العينة مثلاً) و في هذه الحالة يسمى المتوسط إحصاءة *statistic* فأى وصف للعينة يسمى إحصاءة ، ووصف للأصل الكلي

(متوسط ذكاء الأصل الكلى) ، و فى هذه الحالة يسمى المتوسط بارامتر *parameter* فأى وصف للأصل الكلى يسمى بارامتر ، وكلما انحرفت إحصاءة العينة عن بارامتر الأصل الكلى الذى سحبته منه العينة كلما كان هناك خطأ فى التقدير و الذى يسمى الخطأ المعيارى.

و لقد أوضح العديد من العلماء أن هناك مهمتين أساسيتين للإحصاء الاستدلالي هما التقدير *estimation* ، و اختبار الفروض *hypothesis testing* ، كالتالى :

١-التقدير : لقد أشار (morques,2003,67) أن التقدير يعنى تقدير بارامتر للأصل الكلى باستخدام إحصاء عينة و التى تعد قيمة وحيدة فى هذه اللحظة ، كما أوضح (kim,1992,114-116) أن التقدير يعنى تحديد نقطة أوقيمة وحيدة فمثلاً متوسط الدخل لدى كل الأوروبيين ربما يقدر *estimated* من بيانات جدول الرواتب لـ ٥٠٠ شركة . و ربما يشمل التقدير مهمة متعدد الأبعاد كتحديد المتوسط و الانحراف المعيارى مثلاً . و حدد kim مهمة أخرى للإحصاء الاستدلالي و لكنها مرتبطة بالتقدير و هى الوضع *localization* ، و فيها نهتم بوضع البارامتر ضمن مدى و ليس تحديد قيمة وحيدة له ، حيث نحدد فترة *interval* من المحتمل أن تحوى بارامتر الأصل الكلى ، ويضرب kim مثلاً على ذلك بالقول أنه ربما يود شخص معرفة امكانية وقوع درجة الحرارة فى منتج من المنتجات بين الدرجتين ٢٢-٣٣ ، و أوضح (peers,1996,86) أن التقدير يوجه سؤالاً حول قيمة بارامتر الأصل الكلى فمثلاً: ما هو متوسط تحصيل الرياضيات فى أصل كلى معين ، كما أوضح (frank & althoen,1994,327) أن التقدير كمهمة من مهمتى الإحصاء الاستدلالي يجيب على سؤال : ما هى قيمة البارامتر θ .

و بذلك نرى أنه عند السؤال عن متوسط الذكاء لدى تلاميذ الصف الرابع الابتدائي فاننا أجرينا إحدى مهمتى الإحصاء الاستدلالي و هى التقدير .

٢- اختبار الفروض : المهمة الأخرى للإحصاء الاستدلالي هى اختبار صحة الفروض(حاول أن تراجع الجزء الخاص بالفروض فى الفصل الثانى) .

و على ذلك فان هدف الإحصاء الاستدلالي هو معرفة دلالة الفروق بين إحصاءة العينة و بارامتر الأصل الكلي اعتماداً على الخطأ المعياري فكلما زادت قيمة الخطأ المعياري زاد الانحراف بين إحصاءة العينة (المتوسط مثلاً) و بارامتر الأصل المقابلة له و بالتالي لا يمكننا الاستدلال من إحصاءة العينة ببارامتر الأصل الكلي و العكس صحيح فكلما قلت قيمة الخطأ المعياري كلما استطعنا أن نستدل من إحصاءة العينة ببارامتر الأصل الكلي المقابلة له و كل مقياس إحصائي له خطؤه المعياري الخاص و فيما يلي أمثلة لبعض الأخطاء المعيارية :

١- الخطأ المعياري للمتوسط :

يتم حساب الخطأ المعياري للمتوسط (خ_١) من المعادلة:

$$خ_1 = \frac{ع}{\sqrt{n}} \dots\dots (١-٦)$$

حيث ع الانحراف المعياري لدرجات العينة ، ن حجم العينة .

لو أن لدينا عينة عدد بياناتها ٤٦ ، و الانحراف المعياري لها ١٣,٢ فالخطأ المعياري خ_١ = ١,٩٥ .

٢- الخطأ المعياري للانحراف المعياري :

يتم حساب الخطأ المعياري للانحراف المعياري (خ_٢) من المعادلة:

$$خ_2 = \frac{ع}{\sqrt{2n}} \dots\dots (٢-٦)$$

حيث ، ع الانحراف المعياري لدرجات العينة ، ن حجم العينة .

لو أن لدينا عينة عدد بياناتها ٤٦ ، و الانحراف المعياري لبياناتها ١٣,٢ فالخطأ المعياري للانحراف المعياري خ_٢ = ١,٣٨ .

٣- الخطأ المعياري لمعامل الارتباط :

يتم حساب الخطأ المعياري لمعامل الارتباط (خ_٣) من المعادلة:

$$خ_1 = \frac{r-1}{n} \dots\dots (٣-٦)$$

حيث r معامل الارتباط بين بيانات العينتين، n عدد أزواج البيانات في العينتين .
لو أن لدينا عينتين عدد أزواجهما ٧٢ ، و كان معامل الارتباط بين بيانات العينتين ٠,٦٥ ، فإن الخطأ المعياري لمعامل الارتباط $x_r = ٠,٠٦٨$.

٤- الخطأ المعياري للفرق بين متوسطين :

أ- في حالة متوسطين مرتبطتين:

المتوسطان المرتبطان هما متوسطان لمجموعتين مختلفتين من البيانات و لكن على نفس المجموعة من الأفراد (مثل البيانات التي تؤخذ قبل تطبيق برنامج معين و بعده) و سنتعرف على هذا المفهوم أكثر عند التعرض لاختبار "ت" في مواضع تالية من هذا الفصل و يتم حساب الخطأ المعياري للفرق بين متوسطين مرتبطين (x_{r-1}) من المعادلة:

$$x_{r-1} = \sqrt{x_1^2 + x_2^2 - 2x_1x_2r} \dots\dots (٤-٦)$$

حيث x_1 الخطأ المعياري لمتوسط درجات العينة الأولى ، x_2 الخطأ المعياري لمتوسط درجات العينة الثانية ، r معامل الارتباط بين درجات العينتين .
فإذا كان $x_1 = ٢,٣$ ، $x_2 = ٣,٤$ ، $r = ٠,٦٤$ ، فإن:

$$x_{r-1} = \sqrt{٢,٣^2 + ٣,٤^2 - 2 \times ٢,٣ \times ٣,٤ \times ٠,٦٤} = ٢,٦٢$$

ب- في حالة متوسطين غير مرتبطين:

المتوسطان غير المرتبطين هما متوسطان لمجموعتين مختلفتين من البيانات و على مجموعتين مختلفتين من الأفراد (مثل البيانات التي تؤخذ على مجموعتين إحداهما من الذكور و الأخرى من الإناث) و سنتعرف على هذا المفهوم أكثر عند التعرض لاختبار "ت" في مواضع تالية من هذا الفصل .

و يتم حساب الخطأ المعياري للفرق بين متوسطين (خ_{١-٢}) من المعادلة:

$$خ_{١-٢} = \sqrt{\left(\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2} \right) \times \frac{{}^2ع_1(1-n_1) + {}^2ع_2(1-n_2)}{2 - n_1 + n_2}}$$

م ، ع_١ ، ن_١ متوسط و تباين و عدد بيانات المجموعة الأولى على الترتيب .

م ، ع_٢ ، ن_٢ متوسط و تباين و عدد بيانات المجموعة الثانية على الترتيب .

و فى حالة ن_١=ن_٢=ن يصبح القانون فى الصورة التالية:

$$خ_{١-٢} = \sqrt{\frac{{}^2ع_1 + {}^2ع_2}{n}}$$

حيث ن عدد أفراد أى من العينيتين .

لو كان لدينا مجموعتين من التلاميذ المجموعة الأولى فيها (ن_١=١٨ ، م_١=١٢,٤ ، ع_١

=٦,٤) ، و المجموعة الثانية فيها (ن_٢=٢١ ، م_٢=٨,٦ ، ع_٢=٥,٦) ، ما هو الخطأ

المعياري للفرق بين المتوسطين :

الحل :

$$خ_{١-٢} = \sqrt{\left(\frac{1}{21} + \frac{1}{18} \right) \times \frac{5,6 \times 21 + 6,4 \times 18}{2 - 21 + 18}} = 0,78$$

و هناك العديد من الأساليب الإحصائية الاستدلالية الأكثر استخداماً لدى الباحثين و التى

تستخدم فى الاستدلال عن خصائص الأصل الكلى (متوسط أو معامل ارتباط أو فرق بين

متوسطين أو أكثر) من خصائص العينة و هذا الاستدلال يأخذ فى حسابه بالطبع الخطأ

المعياري للإحصاءة و يمكن عرض بعض من هذه الأساليب كالتالى :

أولاً: اختبار "ت"

t-test

يهدف اختبار ت إلى معرفة دلالة الفروق بين متوسطى مجموعتين من الدرجات على

المتغير التابع ، و معرفة هل هذان المتوسطان ينتميان إلى أصل كلى واحد أم أصليين

مختلفين ، و هاتان المجموعتان من الدرجات قد تكونان لمجموعتين مختلفتين من الأفراد

و يقال فى هذه الحالة على المتوسطين أنهما مستقلان (غير مرتبطين)، أو تكون المجموعتان من الدرجات لنفس المجموعة من الأفراد و لكن فى معالجتين مختلفتين ، مثل عدم مرور الأفراد لمعالجة ما (برنامج مثلاً) و قياس متغير عليهم ، ثم مرورهم بهذه المعالجة (البرنامج) و قياس المتغير مرة الأخرى و بالتالى يكون لدينا مجموعتين من الدرجات لنفس العينة من الأفراد .

متى أستخدم اختبارات ؟

- ١- عندما يكون هناك مجموعتين من البيانات على الأكثر .
- ٢- عندما يكون مستوى قياس البيانات فى كل من المجموعتين من النوع المسافى .
- ٣- أن يقترب توزيع بيانات المتغير التابع من الاعتدالية .
- ٤- أن يكون هناك تجانس بين العينتين (يمكن التغاضى عن هذا الشرط فى حالة تساوى عدد بيانات العينة الأولى مع عدد بيانات العينة الثانية) .
- ٥- أما بالنسبة لعدد البيانات فى كل مجموعة فاختبارات غير مقيد بعدد لأنه يصلح للاستخدام للأعداد الصغيرة (أقل من ٣٠) ، و كذلك الأعداد الكبيرة (أكبر من ٣٠) و إن كان توزيع ت يقترب من التوزيع الاعتدالى فى حالة الأعداد الكبيرة كما سبق و أوضحنا فى الفصل الثانى.

ملاحظة

الإخلال بشرطى الاعتدالية و التجانس فى اختبارات قد يؤدى إلى حدوث أخطاء فى القرارات الإحصائية من النوع الأول أو الثانى

و قبل توضيح حالات اختبارات ينبغى أن نوضح بعض المفاهيم البسيطة كالتالى:

- ١- يقال لمجموعتين عدد بياناتهما (ن_١ ، ن_٢) أنهما متجانستان إذا كانت قيمة ف كما تحدد من المعادلة :

$$F_{\text{محسب}} = \frac{\text{التباين الكبير}}{\text{مجموع التباينين}} \dots (٦-٧)$$

غير دالة حيث أن التباين الكبير يمثل تباين درجات إحدى المجموعتين و هو يساوى مجموع مربعات انحرافات درجات إحدى المجموعتين عن متوسطها مقسوماً على درجات الحرية الخاصة بهذه المجموعة ، و التباين الآخر يمثل تباين درجات المجموعة الأخرى و يحسب بنفس الطريقة أى إذا كانت القيمة التى نتحصل عليها (المحسوبة) أقل من القيمة الجدولية المقابلة ل ف يكون عند (متوسط عددى بيانات المجموعتين للنصف، عدد التباينات=2) للعمود .

ملاحظة

يمكن استخدام معادلة كوكران لأكثر من مجموعتين و تصبح نفس المعادلة و لكن مع استبدال المقام بمجموع التباينات ، و تكون القيمة الجدولية المقابلة ل ف يكون عند (متوسط أعداد بيانات المجموعات للنصف)، (عدد التباينات للعمود).

٢- المجموعتين المرتبطتين و المجموعتين غير المرتبطتين : يقال للمجموعتين أنهما مرتبطتان إذا كانت كلتا المجموعتين تحتوى على نفس الأفراد و لكن تم قياس متغير ما عليهم فى موقفين مختلفين إحدى الموقفين تكون فيه معالجة ما و الموقف الآخر لا تكون فيه معالجة و لقد اتفق العلماء على تسمية ذلك (الدرجات القبلية و الدرجات البعدية أو الاختبار القبلى و الاختبار البعدى *pre-test & post-test* ، و كذلك يقال على المجموعتين أنهما مرتبطتان فى حالة التوائم ، أما المجموعتان غير المرتبطتين (المتقلتان (فيقال عليهما كذلك إذا كانت إحدى المجموعتين تحتوى على أفراداً مختلفين عن المجموعة الأخرى .

حجم التأثير لاختبار *size effect* :

إن اختبار ت يصنف الإجراء التجريبى إلى نوعين من المتغيرات أحدهما مستقل و هو المتغير التصنيفى مثل نوع المعالجة (تعزيز-عدم تعزيز) أو الجنس (ذكر-أنثى) ، أو نوع التعليم الثانوى (عام-فنى) ، و الآخر تابع و هو المتغير الأسمى الذى نسعى إلى إيجاد الفروق بين المجموعتين فيه ، و حجم التأثير يبين نسبة إسهام المتغير المستقل فى تباين المتغير التابع ، فنتيجة اختبار ت وحدها لا تكفى لإعطاء معلومات وافية فمعرفة بأن

هناك فروق دالة أو غير دالة يعد جزء من المعلومات التي نود معرفتها ، و لكن ينبغي أن نكمل ذلك بما يسمى حجم التأثير أى إلى أى مدى يسهم التغير المستقل فى التأثير على المتغير التابع و هى الفكرة التى طرحها (رشدى فام منصور، ١٩٩٧) فى بحثه ، و على ذلك فان على الباحث ألا يكتفى بحساب النسبة التائية و إنما يكمل ذلك بمعرفة حجم تأثير المتغير المستقل فى تباين المتغير التابع كما سيتضح عند عرض الأمثلة التالية :

١- استخدام اختبارات للتعرف على دلالة الفرق بين متوسط عينة ما و محك ثابت يتم تحديده :

$$\text{القانون المستخدم : } t = \frac{\bar{X} - \mu}{\frac{s}{\sqrt{n}}} \quad \text{..... (٦-٨)}$$

حيث أن t تمثل النسبة التائية ، \bar{X} متوسط العينة ، s القيمة الثابتة ، n خطأ المعيارى للمتوسط ، و درجات الحرية = $n-1$ ، حيث n عدد بيانات العينة.

مثال (٦-١) : طبق باحث اختباراً فى العصابية على مجموعة من المفحوصين عددهم ٢٠ مفحوصاً ، فحصل على البيانات الآتية .

المفحوصون	أيمن	هناء	فاطمة	مؤمن	عبد	محمد	ندى	منار	مريم	منة
العصابية	٦٢	٤٨	٣٠	٣٨	٣٩	٤٠	٤٦	٢٢	٤٠	٣٨
المفحوصون	قصي	مهند	تامر	اسلام	مؤمن	ريم	هند	يمنى	بتول	الاء
العصابية	٥٠	١٩	٤١	٤٢	٧٢	١٧	٦٦	٢٤	٣٥	٤٥

و المطلوب اختبار الفرض البحثى : يختلف متوسط درجات المجموعة فى العصابية عن الدرجة ٣٩ .

الطريقة اليدوية :

الخطوة الأولى : التحقق من توافر شروط اختبار t :

الشرط الأول : توجد مجموعة واحدة يتم مقارنتها بقيمة ثابتة ، الشرط الثانى : الدرجات من القياس الفترى ، الشرط الثالث : معامل التواء التوزيع = ٠,٤٠٣ ، و من ثم يقترب التوزيع من الاعتدالية ، الشرط الرابع : بالنسبة لشرط التجانس فهو غير مطلوب لأنها مجموعة واحدة فقط .

تدريب

تحقق من اعتدالية التوزيع في ضوء ما درسته في الفصل الثاني

الخطوة الثانية: يتم حساب كل من م ، خ ، و بعد حسابهما وجد أن قيمتهما تتحدد

كالتالي: م = ٤٠,٧ ، خ = ٣,٢٨ .

تدريب

تحقق من قيمة المتوسط والخطأ المعياري السابقين

الخطوة الثالثة : تطبيق القانون كالتالي:

$$٠,٥١٨ = \frac{٣٩ - ٤٠,٧}{٣,٢٨} = \frac{م - س}{خ م}$$

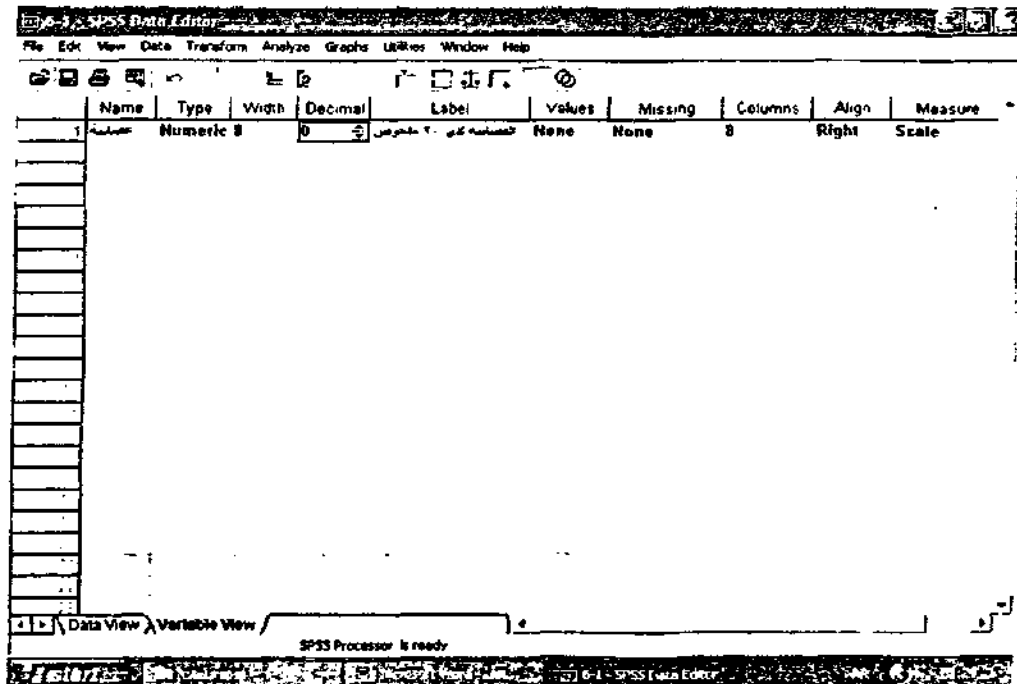
استخدام SPSS .

الخطوة الأولى : تحديد خصائص المتغير المطلوب معالجته إحصائياً ، و ذلك بفتح شاشة

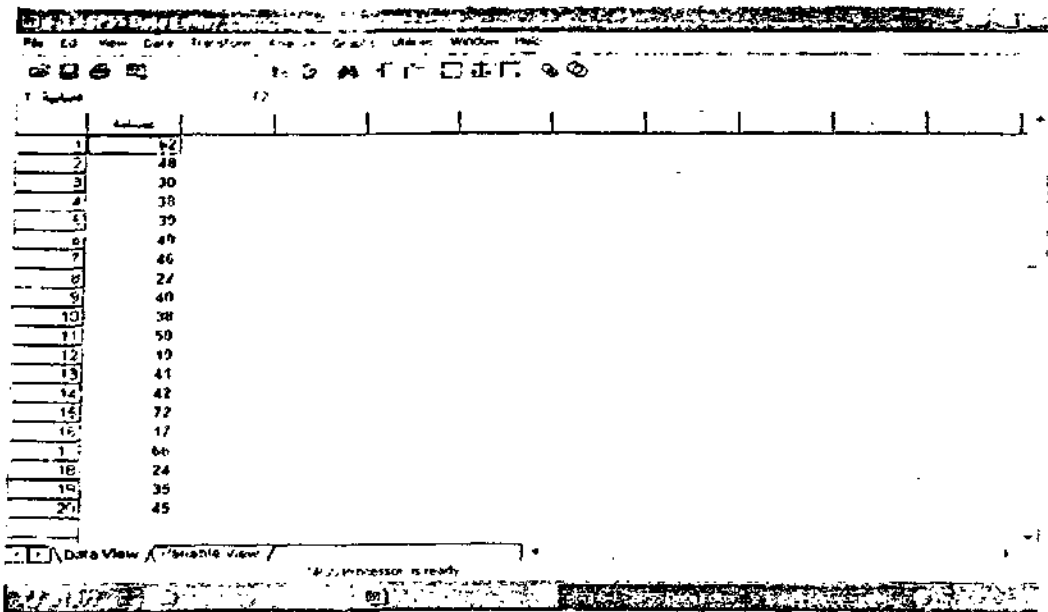
variable view و تحديد هذه الخصائص من خلال الجدول التالي و الموضح أيضاً بالشاشة

كالتالي:

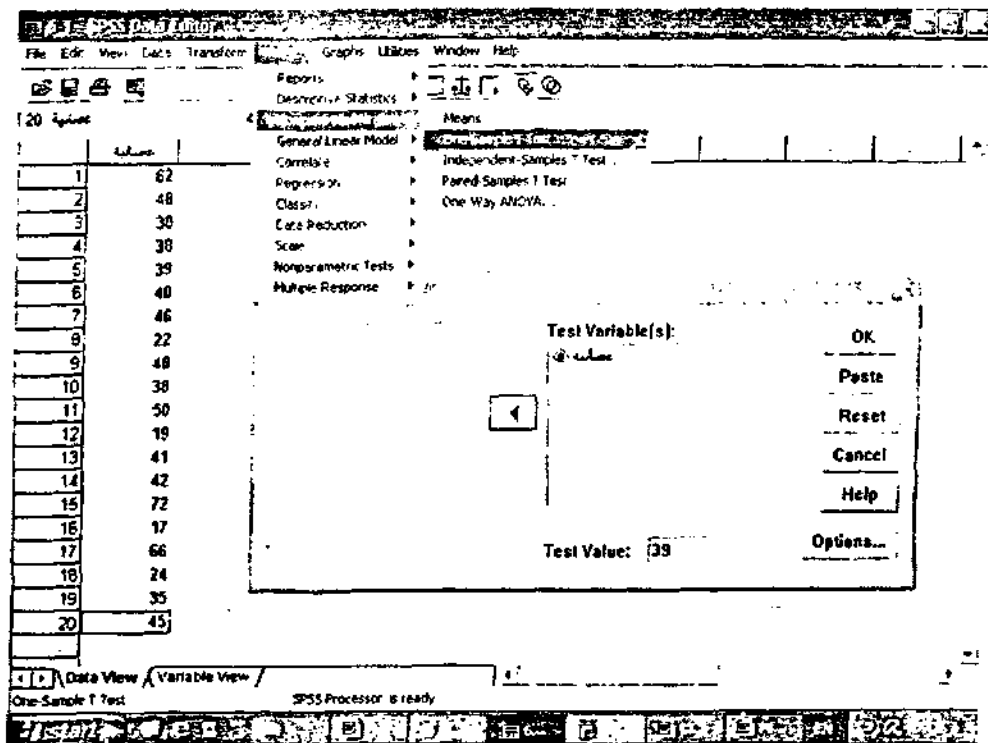
الاسم	النوع	حجم المتغير	الموضع العشرية	بطاقة المتغير	الأكواد	القيم المقبولة	مرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
مصيبة	رقمي	٨	٠	المصيبة لدى منحوص ٢٠	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	متدرج



الخطوة الثانية : يتم الانتقال إلى شاشة *data view* لتدوين بيانات المتغير كما بالشكل :

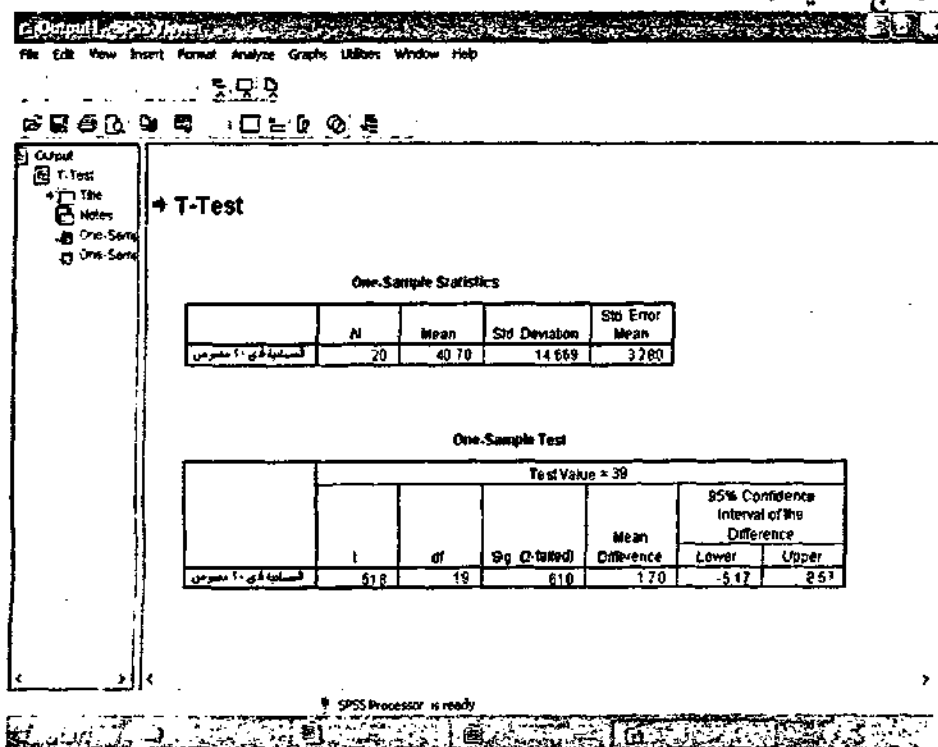


الخطوة الثالثة : من سطر الأوامر *analyze* نختار الأمر الفرعي *compare means* ثم الأمر الفرعي *one-sample t-test...* ، سيظهر مربع حوار كما بالشكل ، ندخل المتغير (عصبية) إلى المربع المسمى *test variable(s)* ، ثم نحدد القيمة الثابتة أمام الخانة *test value* ، وهي تساوي ٣٩ كالتالي :



الخطوة الرابعة : بعد الضغط على الزرار *ok* نحصل على النتيجة الموضحة في شاشة

النتائج التالية :



مقارنة الطريقة اليدوية بطريقة SPSS :

طريقة SPSS	الطريقة اليدوية	
٠,٥١٨	٠,٥١٨	قيمة ت
منطقة الشك عند ٠,٩١٠ = دالة الطرفين إذا ت غير دالة	ت المحسوبة = ٠,٥١٨ > ت المحسوبة (درجات حرية ١٩ ، مسوى ٠,٠١ ، دالة الطرفين) = ٢,٨٦١ إذا ت غير دالة عند مستوى ٠,٠١ ، ت المحسوبة = ٠,٥١٨ > ت المحسوبة (درجات حرية ١٩ ، مستوى ٠,٠٥ ، دالة الطرفين) = ٢,٠٩٣ إذا ت غير دالة عند مستوى ٠,٠٥ دالة	الدالة
	رفض الفرض الذي تمت صياغته يختلف متوسط المجموعة بصورة دالة عن ٣٩ .	الفرض المصاغ

التفسير التربوي لقيمة ت المتحصل عليها :

إن هذا النوع من الفروض قد يفيد في حالة التشخيص الجماعي فإذا كانت الدرجة الطبيعية لمتغير العصبية هي ٣٩ فإن درجات هؤلاء الأفراد بصفة عامة على متغير العصبية تشير إلى أنهم طبيعيون ، على الرغم من تفاوتهم بعض الشيء في درجة العصبية .

٢- استخدام اختبار ت للتعرف على دلالة الفرق بين متوسطى مجموعتين غير مرتبطتين و غير متساويتين فى عدد بياناتهما :
القانون المستخدم:

$$t = \frac{\bar{X}_1 - \bar{X}_2}{\sqrt{\left(\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2} \right) \frac{1}{2} \left\{ (1-n_1) + (1-n_2) \right\}}}$$

حيث : n_1 ، m ، n_2 ، E ، عدد بيانات و متوسط و تباين درجات المجموعة الأولى .

n_1 ، m ، n_2 ، E ، عدد بيانات و متوسط و تباين درجات المجموعة الثانية.

درجات الحرية = $n_1 + n_2 - 2$.

هناك (٦-٢) : أراد باحث أن يتعرف على أثر برنامج تدريبي لتنمية المهارات المعرفية لدى طلاب الجامعة ، فاختار مجموعتين متكافئتين من الطلاب ، المجموعة التجريبية و التى تم تطبيق البرنامج عليها و من ثم تم قياس المهارات المعرفية عليهم و عددهم (١٦) طالب) ، و المجموعة الضابطة و التى لم يتم تطبيق البرنامج عليهم و تم قياس المهارات المعرفية عليهم و عددهم (١٩) طالب) ، و كانت بياناتهم كالتالى:

المجموعة الأولى				المجموعة الثانية			
الأفراد	الدرجات	الأفراد	الدرجات	الأفراد	الدرجات	الأفراد	الدرجات
١	١٥	١١	٤٦	١	٤٠	١١	٢٠
٢	٤٧	١٢	٣٥	٢	٣٣	١٢	١٧
٣	٥٦	١٣	٣٩	٣	١٢	١٣	٣٨
٤	٣٠	١٤	١٣	٤	٥٥	١٤	٣٣
٥	٤٩	١٥	٤٢	٥	٣٧	١٥	٢٩
٦	٥٥	١٦	١٧	٦	٤١	١٦	٥٠
٧	٤٥			٧	٩	١٧	٢٥
٨	١٢			٨	٣٩	١٨	٢٩
٩	٤٠			٩	٤٢	١٩	١١
١٠	٥٢			١٠	٥٢		

والمطلوب اختبار الفرض البحثى : توجد فروق ذات دلالة إحصائية بين متوسطى درجات المجموعة التجريبية و المجموعة الضابطة على مقياس المهارات المعرفية .

الطريقة اليدوية :

الخطوة الأولى : التحقق من توافر شروط اختبارات :

الشرط الأول : توجد مجموعتين من الدرجات ، الشرط الثاني : الدرجات في المجموعتين من القياس المسافي ، الشرط الثالث : نتحقق من شرط الاعتدالية عن طريق معامل الالتواء ، و بعد حساب معامل الالتواء وجد أن قيمته في المجموعتين = -0.625 ، -0.194 ، و من ثم يقترب التوزيع في المجموعتين من الاعتدالية ، الشرط الرابع : يتم التحقق من شرط التجانس كالتالي:

فكبران (المحسوبة) = $421,39/231,66 = 0,55$ ، حيث يمثل البسط التباين الكبير ، أما المقام فيمثل مجموع التباينين معاً ، و إذا كان هناك أكثر من مجموعتين يستبدل مجموع التباينين بمجموع تباينات كل المجموعات .

و بالبحث عن دلالة ف كبران عند درجات حرية 2 للصف (عدد المجموعات) و 18 للعمود (عبارة عن متوسط عدد درجات المجموعتين معاً أي : $2/19+16 = 17,5$ و هو مقرب إلى 18) و عند مستوى 0,05 نجد أن ف كبران (الجدولية) = 0,728 ، و بالتالي فإن ف كبران غير دالة و من ثم فالعينتان متجانستان .

الخطوة الثانية: يتم حساب كل من μ_1 ، μ_2 ، σ_1^2 ، σ_2^2 و بعد حسابهم وجد قيمهم كالتالي: $\mu_1 = 37,06$ ، $\mu_2 = 32,21$ ، $\sigma_1^2 = 231,66$ ، $\sigma_2^2 = 189,73$.

تدريب

تحقق من قيم الاحصاءات المتوصل إليها في الخطوتين السابقتين

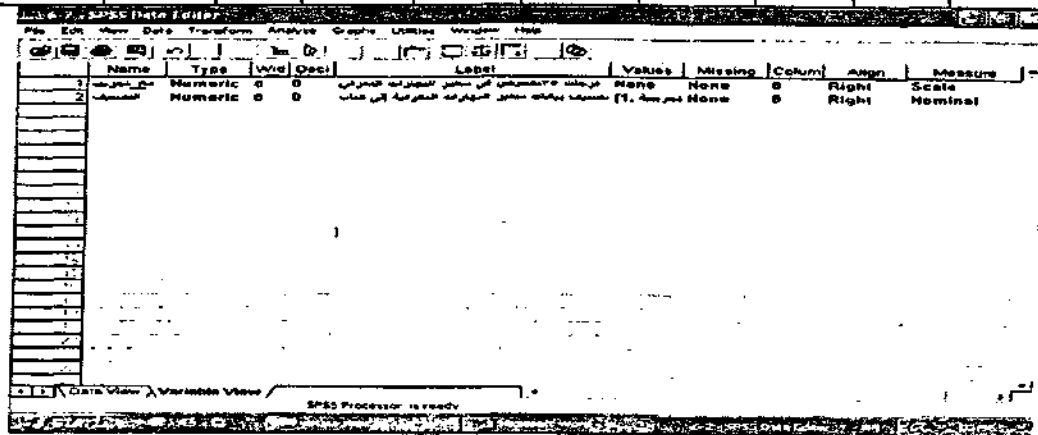
الخطوة الثالثة : التطبيق في القانون كالتالي:

$$t = \frac{37,06 - 32,21}{\sqrt{\left(\frac{1}{19} + \frac{1}{16} \right) \frac{189,73 \times 18 + 231,66 \times 15}{2-19+16}}} = 0,99$$

استخدام SPSS :

الخطوة الأولى : تحديد خصائص المتغيرين المطلوب معالجتهما إحصائياً ، و ذلك بفتح شاشة *variable view* و تحديد هذه الخصائص من خلال الجدول التالي و الموضح أيضا بالشاشة كالتالي :

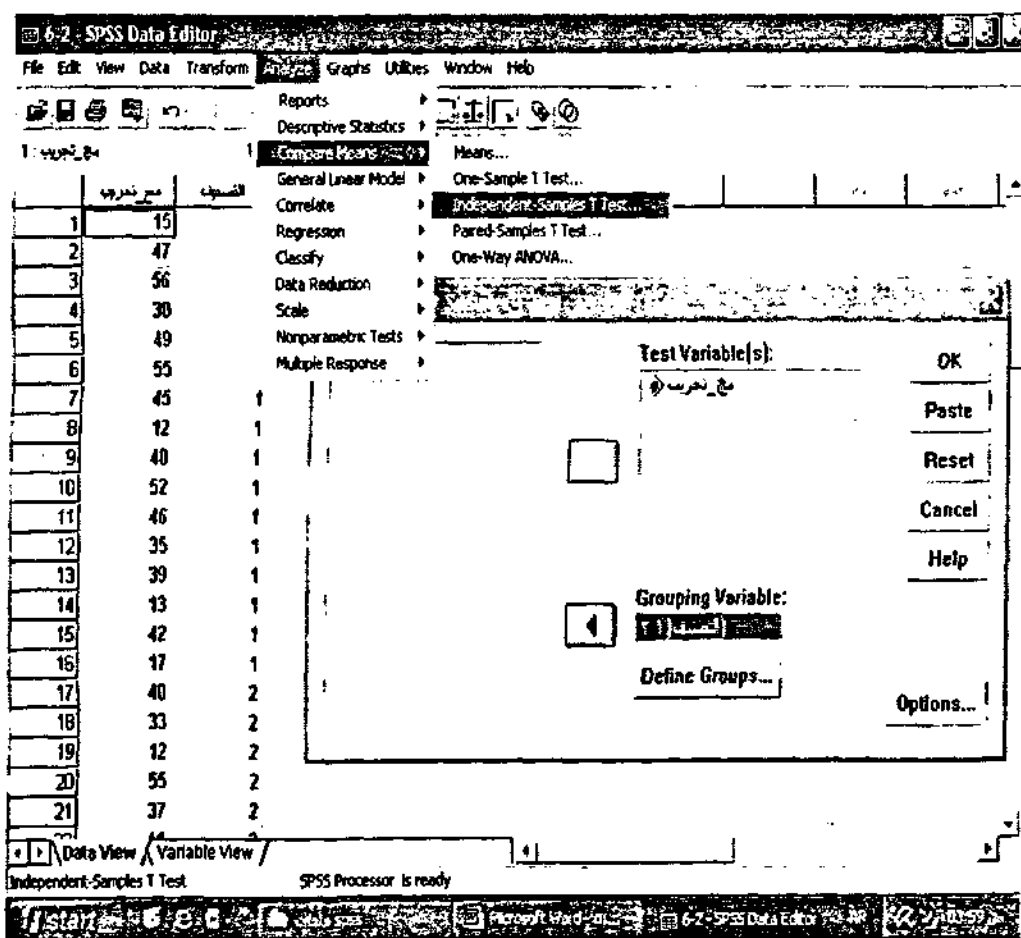
الاسم	النوع	حجم المتغير	المواضع العشرية	بطاقة المتغير	الأكواد	القيم المفقودة	عرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
مهارات	رقمي	٨	٠	درجات ٢٥ مقحوس في متغير المهارات المعرفية	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	متدرج
التصنيف	رقمي	٨	٠	تصنيف بهانات متغير المهارات المعرفية إلى ضابطة و تجريبية	١. ، ٢. ضابطة	لا يوجد	٨	يمين	اسمي



الخطوة الثانية : يتم الانتقال إلى شاشة *data view* لتدوين بيانات المتغيرين (مهارات) ، (التصنيف) كما بالشكل :

سجل	التصنيف	مهارات
1	1	15
2	1	47
3	1	56
4	1	30
5	1	49
6	1	55
7	1	45
8	1	12
9	1	48
10	1	52
11	1	48
12	1	35
13	1	39
14	1	13
15	1	42
16	1	37
17	2	30
18	2	33
19	2	12
20	2	55
21	2	37

الخطوة الثالثة : من سطر الأوامر *analyze* نختار الأمر الفرعي *compare means* ثم الأمر الفرعي *independent-samples t test* ، سيظهر مربع حوار ، ندخل المتغير (مهارات) إلى المربع *test variable(s)* ، والمتغير (التصنيف) إلى المستطيل الصغير *grouping variable* ، و الذي يظهر و أمامه علامة استفهام (؟ ؟) بما يعني يحتاج المتغير إلى تعريف لذلك يوجد أسفل المستطيل الصغير أيقونة تسمى *define groups* بالضغط عليها يظهر مربع حوار فرعي يتم فيه تعريف متغير التصنيف بأن ١ تعنى المجموعة الأولى (التجريبية) ، و ٢ تعنى المجموعة الثانية (الضابطة) ، ثم نضغط على الذرار *continue* لإخفاء هذا المربع الحوارى الفرعى و الإبقاء على مربع الحوار الأساسى كما بالشكل :



الخطوة الرابعة : بعد الضغط على الذرار *ok* نحصل على النتيجة الموضحة فى شاشة النتائج التالية :

SPSS Processor is ready

File Edit View Insert Format Analyze Graphs Utilities Window Help

SPSS Processor is ready

File Edit View Insert Format Analyze Graphs Utilities Window Help

F-Test											
Group Statistics											
مستوى درجات المهارات المعرفية	N	Mean	Std. Deviation	Std. Error Mean							
درجات المجموعتين في	16	37.06	15.229	3.805							
مستوى	19	32.21	13.774	3.160							
Independent Samples Test											
	Levene's Test for Equality of Variances		t-test for Equality of Means								
	F	Sig.	t	df	Sig. (2-tailed)	Mean Difference	Std. Error Difference				
درجات المجموعتين في	.287	.596	980	33	.330	4.85	4.903				
مستوى			.991	30.669	.334	4.85	4.946				

SPSS Processor is ready

File Edit View Insert Format Analyze Graphs Utilities Window Help

مقارنة الطريقة اليدوية بطريقة SPSS :

طريقة SPSS	الطريقة اليدوية	قيمة ت
٠,٩٩	٠,٩٩	الدالة
منطقة الشك = ٠,٣٣٠ ، لدلالة الطرفين . ت غير دالة .	ت المحسوبة = ٠,٩٩ > ت الجدولية (درجات حرية ٣٣ ، مستوى ٠,٠١ ، دالة الطرفين) = ٢,٧٢٤ ، إذا ت غير دالة عند مستوى ٠,٠١ . ت المحسوبة = ٠,٩٩ > ت الجدولية (درجات حرية ٣٣ ، مستوى ٠,٠٥ ، دالة الطرفين) = ٢,٠٣٠ ، إذا ت غير دالة عند مستوى ٠,٠٥ .	
رفض الفرض الذي تمت صياغته توجد فروق ذات دلالة إحصائية بين متوسطي درجات المجموعة التجريبية و المجموعة الضابطة على مقياس المهارات المعرفية .		الفرض المصاغ

تفسير النتيجة المتحصل عليها تربوياً: النتيجة تشير إلى عدم وجود فروق بين متوسطي درجات المجموعة التجريبية و المجموعة الضابطة على مقياس المهارات المعرفية بما يعنى أن البرنامج التدريبي الذي تم إعداده لا يسهم في تنمية المهارات المعرفية لدى طلاب الجامعة ، و قد يكون السبب في ذلك إلى ضعف الأنشطة المتضمنة في البرنامج أو عدم استجابة المفوضين لها أو صغر حجم العينة أو ظروف متعلقة بالموقف الاختباري نفسه .

٢- استخدام اختبار ت للتعرف على دلالة الفرق بين متوسطى مجموعتين غير مرتبطتين و متساويتين فى عدد بياناتهما :
القانون المستخدم:

$$t = \frac{\bar{X}_1 - \bar{X}_2}{\sqrt{\frac{s^2}{n_1} + \frac{s^2}{n_2}}} \quad \text{.....} (10-6)$$

م ، ع^٢ ، متوسط و تباين درجات المجموعة الأولى ، م ، ع^٢ ، متوسط و تباين درجات المجموعة الثانية، درجات الحرية = ٢-ن ، حيث ن عدد أفراد كل مجموعة .

مثال (٦-١): أراد باحث أن يتعرف على أثر برنامج تدريبى لتخفيف مشكلة ADHD لدى تلاميذ المرحلة الابتدائية ، فاختار مجموعتين متكافئتين من التلاميذ نوى مشكلة ADHD ، المجموعة التجريبية و التى تم تطبيق البرنامج عليها و من ثم تم قياس ADHD عليهم و عددهم (١٦ تلميذ) ، و المجموعة الضابطة و التى لم يتم تطبيق البرنامج عليهم و تم قياس ADHD عليهم أيضاً و عددهم (١٦ تلميذ) ، و كانت بياناتهم كالتالى:

المجموعة الضابطة				المجموعة التجريبية			
الأفراد	الدرجات	الأفراد	الدرجات	الأفراد	الدرجات	الأفراد	الدرجات
١	٢٣	٩	١٧	١	٤٨	٩	٢٦
٢	١٤	١٠	٣٢	٢	٢٢	١٠	٣٦
٣	١٧	١١	٢٩	٣	٢٠	١١	٢٧
٤	٣٥	١٢	١٨	٤	٣٠	١٢	٤٦
٥	١٥	١٣	٣٩	٥	٢٩	١٣	٤٠
٦	٣٢	١٤	٣٨	٦	٣٨	١٤	٤١
٧	١٥	١٥	٢١	٧	٢٥	١٥	٢٠
٨	١٣	١٦	٣١	٨	٤٤	١٦	٣٩

والمطلوب اختبار الفرض البحثى : لا يوجد فروق بين متوسطى درجات المجموعة التجريبية و الضابطة على مشكلة ADHD .

ملاحظة

مشكلة ADHD هي مشكلة سلوكية لدى الأطفال وحتى سن ١٨ سنة ، و المصطلح يعنى *Attention Deficit Hyperactivity Disorder* أى اضطراب عجز الانتباه المصوب بالنشاط الحركى الزائد ، و لمزيد من التفاصيل عن هذا المصطلح يمكن الإطلاع على المصدرين التاليين الخاصين بالمؤلف (حجاج غانم ، ٢٠٠١؛ حجاج غانم ، ٢٠٠٥) .

الطريقة اليدوية :

الخطوة الأولى : التحقق من توافر شروط اختبار ت :

الشرط الأول : توجد مجموعتين من الدرجات ، الشرط الثانى : الدرجات فى المجموعتين من القياس الفترى ، الشرط الثالث : نتحقق من شرط الاعتدالية عن طريق معامل الالتواء ، و بعد حساب معامل الالتواء وجد أن قيمته فى المجموعتين = ٠,٢٩٧ ، ٠,٠٤٥ ، و من ثم يقترب التوزيع فى المجموعتين من الاعتدالية ، الشرط الرابع : بما أن المجموعتين متساويتين فى عدد بياناتهما ، لذلك فتأثير شرط التجانس يكون ضعيفاً .

الخطوة الثانية : يتم حساب كل من χ^2 ، χ^2 ، χ^2 و بعد حسابهم وجد قيمهم

$$\text{كالتالى: } \chi^2 = ٣٣,١٩ ، \chi^2 = ٨٤,٦٣ ، \chi^2 = ٨٨,٧٠$$

تدريب

توصل إلى القيم المتضمنة فى الخطوتين السابقتين بنفسك

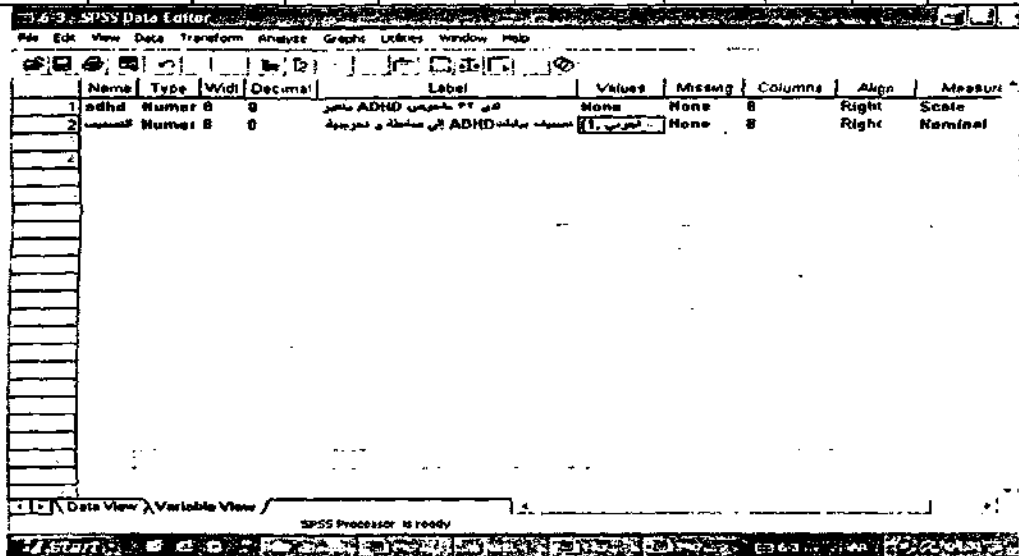
الخطوة الثالثة : التطبيق فى القانون كالتالى:

$$t = \frac{33,19 - 24,31}{\sqrt{\frac{88,70 + 84,63}{16}}} = 2,7$$

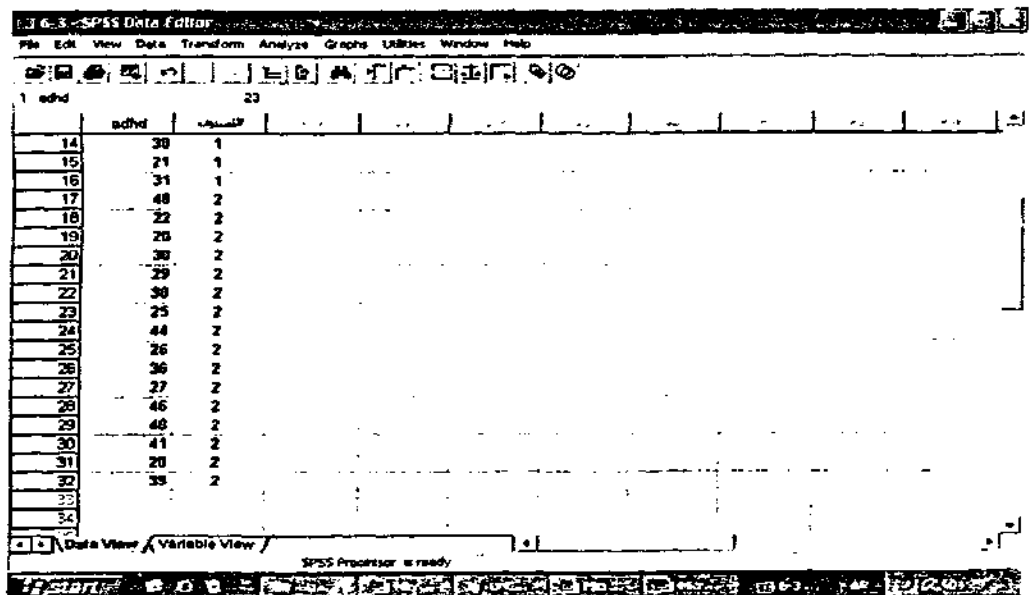
استخدام SPSS :

الخطوة الأولى : تحديد خصائص المتغيرين المطلوب معالجتهما إحصائياً ، و ذلك بفتح شاشة *variable view* و تحديد هذه الخصائص من خلال الجدول القالى و الموضح أيضاً بالشاشة كالتالى:

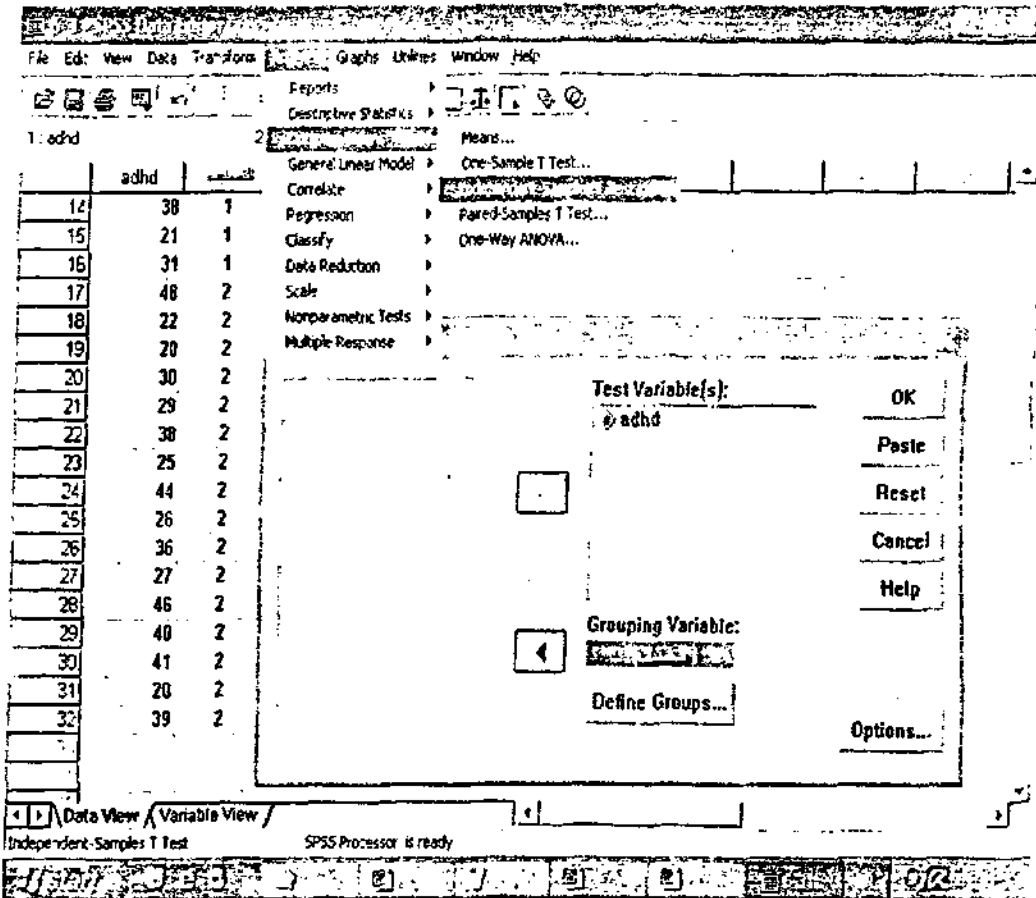
الاسم	النوع	حجم المتغير	المواضع العشرية	بطاقة المتغير	الأكواد	القيم المفقودة	عرض الأعمدة	المحاكاة	مستوى القياس
adhd	رقمي	٨	٠	متغير adhd لدى ٣٢ مفحوص	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	متدرج
التصنيف	رقمي	٨	٠	تصنيف بيانات متغير adhd إلى خابطة و تجريبية	(١، تجريبية (٢، خابطة)	لا يوجد	٨	يمين	متدرج



الخطوة الثانية : يتم الانتقال إلى شاشة *data view* لتدوين بيانات المتغيرين (adhd)، (التصنيف) كما بالشكل :



الخطوة الثالثة : من سطر الأوامر *analyze* نختار الأمر الفرعي *compare means* ثم الأمر الفرعي *independent-samples t test* ، سيظهر مربع حوار كما بالشكل ، ندخل المتغير (*adhd*) إلى المربع *test variable(s)* ، و المتغير (التصنيف) إلى المستطيل الصغير *grouping variable* ، و الذى يظهر و أمامه علامتان استفهام (؟ ؟) بما معنى يحتاج المتغير إلى تعريف لذلك يوجد أسفل المستطيل الصغير أيقونة تسمى *define groups* بالضغط عليها يظهر مربع حوار فرعى يتم فيه تعريف متغير التصنيف بأن ١ تعنى المجموعة الأولى (التجريبية) ، و ٢ تعنى المجموعة الثانية (الضابطة) ، ثم نضغط على الذرار *continue* لإخفاء هذا المربع الحوارى الفرعى و الإبقاء على مربع الحوار الأساسى كما بالشكل :



الخطوة الرابعة : بعد الضغط على الذرار *ok* نحصل على النتيجة الموضحة فى شاشة النتائج التالية :

SPSS Processor is ready

File Edit View Insert Format Analyze Graphs Utilities Window Help

SPSS Processor is ready

Group Statistics

في منطقة ومجموعة ADHD: شخص	N	Mean	Std. Deviation	Std. Error Mean
1 في ADHD: شخص	16	24.31	9.199	2.300
2 في ADHD: شخص	16	22.19	9.416	2.354

Independent Samples Test

		Levene's test for Equality of Variances		t-test for Equality of Means			
		F	Sig.	t	df	Sig. (2-tailed)	Mean Difference
في ADHD: شخص	Equal variances assumed	.904	.949	-2.696	30	.011	-.888
	Equal variances not assumed			-2.696	29.993	.011	-.888

SPSS Processor is ready

مقارنة الطريقة اليدوية بطريقة SPSS :

طريقة SPSS	الطريقة اليدوية	قيمة ت
2,7-	2,7-	القيمة ت
منطقة الشك = 0,01 عند دلالة الطرفين وهذا يعني أن ت دالة عند مستوى 0,05	ت المحسوبة = 2,7- > ت الجدولية (درجات حرية 30، مستوى 0,01 ، دلالة الطرفين) = 2,750 إذًا: ت غير دالة عند مستوى 0,01 . ت المحسوبة = 2,7- < ت الجدولية (درجات حرية 30، مستوى 0,05 ، دلالة الطرفين) = 2,042 إذًا: ت دالة عند مستوى دلالة 0,05 .	الدلالة
رفض الفرض الذي تمت صياغته لا يوجد فروق بين متوسطي درجات المجموعة التجريبية و الضابطة على مشكلة adhd		الفرض المصاغ

حجم تأثير المتغير المستقل على المتغير التابع :

يمكن الحصول على حجم تأثير المتغير المستقل عن طريق نسبة الارتباط (مربع أيتا) من المعادلة التي ذكرها (فؤاد أبو حطب ، آمال صادق 1991 ، 439) كالتالي:

$$\text{حجم التأثير} = \frac{t^2}{t^2 + \text{درجات الحرية}} \dots (١١-٦)$$

$$\text{حجم التأثير} = \frac{(2,7)^2}{30 + (2,7)^2} = 0,19$$

و يشير المؤلفان السابقان (١٩٩١ ، ٤٤٢) نقلاً عن *Cohen* في عام ١٩٧٧ إلى أن التأثير الذى يفسر حوالى ١٪ من التباين الكلى يدل على تأثير ضعيف ، و التأثير الذى يفسر حوالى ٦٪ من التباين الكلى يدل على تأثير متوسط ، و التأثير الذى يفسر حوالى ١٥٪ فأكثر من التباين الكلى يدل على تأثير كبير، وبما أن حجم التأثير السابق ٠,١٩ أى ١٩٪ فهو يدل على تأثير كبير.

تفسير النتيجة المتحصل عليها تربوياً:

تشير النتيجة إلى رفض الفرض الصفري الذى تمت صياغته " لا يوجد فروق بين متوسطى درجات المجموعة التجريبية و الضابطة على مشكلة *ADHD* " بما يعنى قبول الفرض البديل : " يوجد فروق بين متوسطى درجات المجموعة التجريبية و الضابطة على مشكلة *ADHD* " و هذا يعنى أن البرنامج التدريبى الذى تم إعداده بما يحويه من أنشطة و فنيات سلوكية ساهم فى تخفيف حدة مشكلة *ADHD* ، و لذلك يمكن التوصية بتطبيق أنشطة هذا البرنامج على أى طفل تظهر عليه هذه المشكلة السلوكية .

الأساليب الإحصائية اللابارامترية البديلة لاختبارات فى حالة متوسطين غير مرتبطين:

نعنى بكلمة لابارامترية *nonparametric* لأنها لا تتطلب خصائص معينة للأصل الكلى المشتقة منه العينات المراد معالجتها ، و نحن رأينا أن اختبارات يتطلب افتراضات و شروط معينة للبيانات و لكن ماذا لو لم تتوفر هذه الشروط، فى الواقع هناك أساليب أخرى بديلة لاختبارات تستخدم فى حالة عدم استيفاء الشروط الخاصة لإجراء اختبارات تسمى بالأساليب اللابارامترية نستخدمها فى حالة عدم توفر شرط الاعتدالية، أو عدم

توفر شرط التجانس ، كما أن الأساليب اللابارامترية تستخدم في التعرف على دلالة الفروق بين البيانات ذات المستوى الرتبي ، و التي لا يمكن أن نحصل عليها باستخدام اختبار ت .

و عندما نريد التعرف على دلالة الفروق بين مجموعتين مستقلتين (غير مرتبطتين) من البيانات و التي لا تفي بشروط اختبار ت فإننا نلجأ إلى اختبار مان وتنى *Mann Whitney* ، وهناك بعض الملاحظات اللازم معرفتها لإجراء اختبار مان وتنى و هي :

أ- ن، ترمز لعدد بيانات المجموعة التي عدد بياناتها أكبر ، ن، ترمز لعدد بيانات المجموعة التي عدد بياناتها أصغر.

ب- يتم ضم بيانات المجموعتين في مجموعة واحدة و ترتيبها ترتيباً تصاعدياً ، بعد تمييز بيانات كل مجموعة .

ج- كل مجموعة يتم حساب إحصاءة u لها من خلال قانون معد لذلك ، و بالتالي تكون لدينا قيمتين (u_1 ، u_2) و هما المقابلتان للمجموعتين اللتين عدد بياناتهما n_1 ، n_2 على الترتيب .

د- أصغر القيمتين سواء u_1 ، أو u_2 هي التي نحكم من خلالها على نتيجة الفرض المراد اختباره .

و- جبرياً يكون :

$$(1) : u_1 + u_2 = n_1 \times n_2 \dots\dots (6-12)$$

$$(2) : \text{متوسط الرتب} (M_r) = 0,5 \times n_1 \times n_2 \dots\dots (6-13)$$

$$(3) \text{ الانحراف المعياري للرتب} (E_r) = \sqrt{\frac{n_1 \times n_2 \times (n_1 + n_2 + 1)}{12}} \dots\dots (6-14)$$

ز- القيمة الجدولية لاختبار مان وتنى تختلف باختلاف عدد بيانات أى من المجموعتين فإذا قلت بيانات أى من المجموعتين أو ساوت ٢٠ فهناك جدول للقيم الحرجة خاص بذلك، و هو بعكس الإحصاءات البارامترية تكون « دالة عندما تكون أقل من أو تساوى قيمة « الجدولية و تكون غير دالة إذا كانت أكبر من « الجدولية .

ح- أما إذا كان عدد بيانات كلا المجموعتين أكبر من ٢٠ فان هناك طريقة أخرى تتبع فى تقريب قيمة « الصغرى إلى التوزيع الاعتدالى عن طريق تحويلها إلى درجة معيارية و مقارنتها بالقيم الاحتمالية لتوزيع النسبة الحرجة كما سنرى .

ط- حاول أن تفرق بين المجموعة التى عدد بياناتها أصغر و هى دائماً يكون عدد بياناتها ن، و المجموعة التى لها قيمة « أصغر و هى يتم التعرف عليها من خلال الحسابات و قد تكون المجموعة ن، أو المجموعة ن، .

ويمكن التعرف على كيفية إجراء اختبار مان وتنى كالتالى:

(١) : عندما يكون العدد الكلى لبيانات أى من المجموعتين أقل من أو يساوى ٢٠ :

مثال (٦-٤): قام باحث بتطبيق اختبار فى القدرة على حل المشكلات على مجموعتين من الأطفال إحدهما من العاديين تحصيلياً و المجموعة الأخرى من المتفوقين فحصل على البيانات الآتية لكل مجموعة :

درجات العاديين تحصيلياً فى القدرة على حل المشكلات	١٧-١١-١٦-١٣-١٢-١٠-١٥-١٤
درجات المتفوقين فى القدرة على حل المشكلات	١-٢٥-٨-٦-٢-٣

و المطلوب اختبار الفرض البحثى: المتفوقون أعلى قدرة على حل المشكلات من العاديين تحصيلياً .

ن،(عدد أفراد مجموعة العاديين تحصيلياً) = ٨، ن،(عدد أفراد مجموعة المتفوقين) = ٦

البيانات لاتفى بافتراضات اختبار ت و التى منها شرط التجانس فالمجموعتان غير متجانستين.

تدريب

تحقق من شرط التجانس لبيانات المجموعتين السابقتين

لذلك نلجأ إلى بديل لابارامترى (و نظراً لأن المجموعتين مستقلتان) لذلك فالبديل المناسب هو اختبار مان وتنى كالتالى:

الطريقة اليدوية :

الخطوة الأولى: إعداد جدول يتكون من ٣ صفوف :

الصف الأول و فيه يضم بيانات المجموعتين فى ترتيب تصاعدى .

الصف الثانى : تحديد انتماء كل بيان لآى من المجموعتين .

الصف الثالث : وضع رتبة لكل قيمة أو بيان .

كالتالى:

ترتيب البيانات تصاعدياً	١	٢	٣	٤	٥	٦	٧	٨	٩	١٠	١١	١٢	١٣	١٤	١٥	١٦	١٧	٢٥
انتماء البيانات لآى من المجموعتين	س	س	س	س	س	س	س	س	س	س	ص	ص	ص	ص	ص	ص	ص	س
الترتيب	١	٢	٣	٤	٥	٦	٧	٨	٩	١٠	١١	١٢	١٣	١٤	١٥	١٦	١٧	٢٥

حيث س ترمز للمجموعة التى عدد بياناتها (ن_١) ، ص ترمز للمجموعة التى عدد بياناتها (ن_٢) .

الخطوة الثانية: تحديد مجموع رتب المجموعة س (م_١) كالتالى:

$$م_١ = ١ + ٢ + ٣ + ٤ + ٥ + ٦ + ٧ + ٨ + ٩ + ١٠ = ٢٩$$

الخطوة الثالثة: تحديد قيم μ من القانون :

$$\mu = \frac{ن_١(ن_١ + ١)}{٢} - م_١ + (١٥ - ٦)$$

$$\mu = \frac{٦(٦ + ١)}{٢} + ٨ \times ٦ = ٤٠$$

الخطوة الرابعة : تحديد مجموع رتب المجموعة ص (م_٢) كالتالى:

$$م_٢ = ٦ + ٧ + ٨ + ٩ + ١٠ + ١١ + ١٢ + ١٣ = ٧٦$$

الخطوة الخامسة : من المعادلة (١٢-٦) نجد أن :

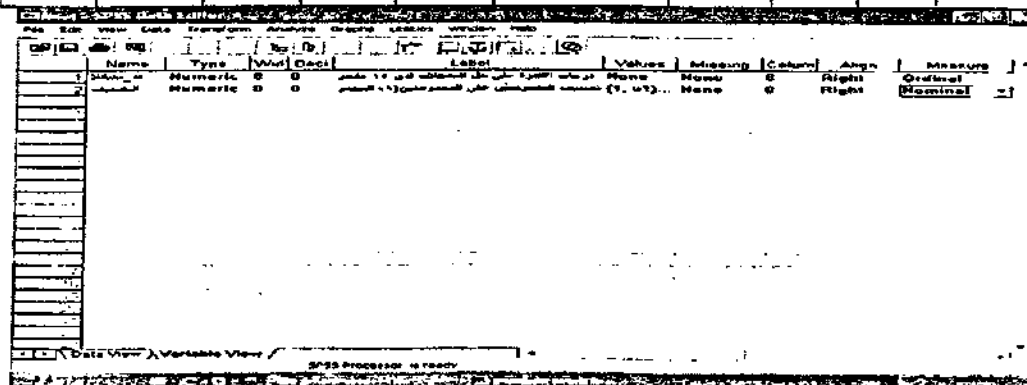
$$\mu = ٢ \times ن_٢ - ٨ = ٤٠ - ٨ = ٤٨$$

الخطوة السادسة : تحديد أى من القيمتين : u ، أو u ، الأصغر فنجد أن $u > u = 4$ ، إذا u هي الأصغر .

استخدام SPSS :

الخطوة الأولى : تحديد خصائص المتغيرين المطلوب معالجتهما احصائياً و هما (قد_مشكلا) ، و (التصنيف) ، و ذلك بفتح شاشة *variable view* و تحديد هذه الخصائص من خلال الجدول التالى و الموضح أيضا بالشاشة كالتالى :

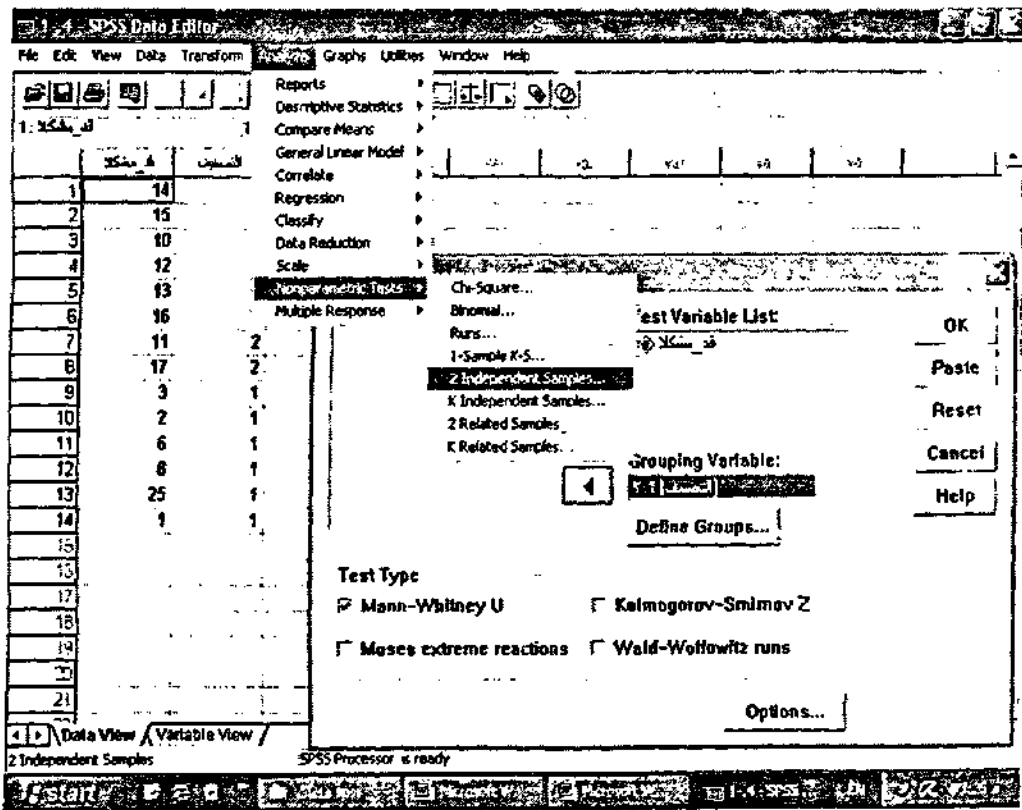
الاسم	النوع	حجم المتغير	الواضع المخرية	بطاقة المتغير	الأكواد	القيم المقلوبة	عرض الأعمدة	المحاكاة	مستوى القياس
قد_مشكلا	رقمى	8	0	درجات القفزة على حل المشكلات لدى 11 ملخص	لا يوجد	لا يوجد	A	يمين	رتبى
التصنيف	رقمى	8	0	تصنيف المبحوثين على المجموعتين (1) المجموعة الأصغر (عدا) (2) المجموعة الأكبر (عدا)	U1 (1) (U2 (2)	لا يوجد	A	يمين	اسمى



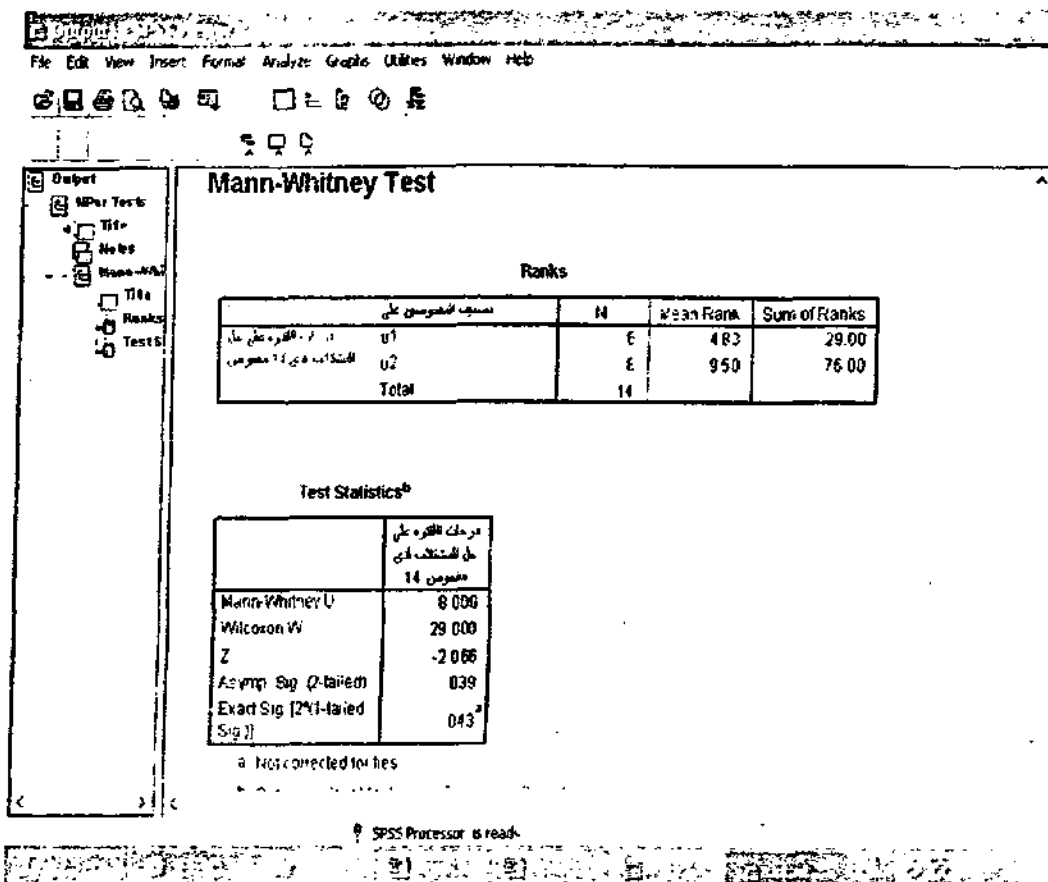
الخطوة الثانية : يتم الانتقال إلى شاشة *data view* لتدوين بيانات المتغيرين (قد_مشكلات) (التصنيف) كما بالشكل :

قد_مشكلا	التصنيف
14	2
15	2
10	2
12	2
13	2
15	2
11	2
17	2
3	1
2	1
6	1
8	1
25	1
1	1

الخطوة الثالثة : نضغط على سطر الأوامر *analyze* ثم الأمر الفرعي *nonparametric tests* ثم الأمر الفرعي *2independent samples...*، سيظهر مربع حوار كما بالشكل ، ندخل المتغير (قد_مشكلا) في المربع المسمى *test variable list* ، و المتغير (التصنيف) إلى المستطيل الصغير *grouping variable* ، و الذي يظهر و أمامه علامتان استفهام (؟ ؟) بما يعنى يحتاج المتغير إلى تعريف لذلك يوجد أسفل المستطيل الصغير أيقونة تسمى *define groups* بالضغط عليها يظهر مربع حوار فرعى يتم فيه تعريف متغير التصنيف بأن ١ تعنى المجموعة الأقل عدداً (*group2*) ، و ٢ تعنى المجموعة الأكثر عدداً (*group1*) ، ثم نضغط على الزر *continue* لإخفاء هذا المربع الحوارى الفرعى و الإبقاء على مربع الحوار الأساسى و الذي يظهر فيه عدة أساليب لا بارامترية يتم اختيار أسلوب مانى وتنى *mann-whitney u* (و هو الاختيار الافتراضى) كما بالشكل :



الخطوة الرابعة : بعد الضغط على الزر *ok* نحصل على النتيجة الموضحة في شاشة النتائج التالية :



مقارنة الطريقة اليدوية بطريقة SPSS :

طريقة SPSS	الطريقة اليدوية	
٨	٨	قيمة H الصغرى
٢٩	٢٩	مجموع رتب H
٧٦	٧٦	مجموع رتب H
منطقة الشك = ٠,٠٤ و هذا يعنى دلالة H عند مستوى ٠,٠٥ ، بما يتفق مع الحل اليدوى .	<p>٢H المحسوبة (٨) < H الجدولية (٨) ، دلالة الطرف الواحد (٦) و بذلك نجد أن قيمة H غير دالة عند مستوى ٠,٠١ .</p> <p>٢H المحسوبة (٨) > H الجدولية (٨) ، دلالة الطرف الواحد (١٠) و بذلك نجد أن قيمة H دالة عند مستوى ٠,٠٥ .</p> <p>(راجع الجزء الخاص باختبار مان وتنى)</p>	الدلالة
قبول الفرض الذى تمت صياغته المتفوقون أعلى قدرة على حل المشكلات من العاديين تحصيليا .		الفرض المصاغ

تفسير النتيجة المحصل عليها تربوياً: تشير النتيجة إلى رفض الفرض الصفري و بالقبول قبول الفرض البديل " المتفوقون أعلى قدرة على حل المشكلات من العاديين تحصيلياً " ، و هذا يتفق مع الأطر النظرية و الدراسات السابقة و التى تشير إلى توافر مجموعة من السمات النفسية و العقلية لدى المتفوقين تجعلهم أكثر قدرة على حل المشكلات من أقرانهم العاديين تحصيلياً و هى دعوة إلى ضرورة الاهتمام بالمتفوقين و تحفيزهم و تشجيعهم لكي يكونوا عناصر فاعلة فى مجتمعهم من خلال قدرتهم على مواجهة المشكلات و حلها .

مثال (٦-٨): قام باحث بتطبيق برنامج تدريبى لتنمية الإدراك الحسى البصرى على مجموعة من مفحوصيه عددهم ١٦ مفحوص ، ثم قام بتطبيق اختبار فى الإدراك الحسى البصرى عليهم . و للتعرف على فعالية البرنامج قام باختيار مجموعة أخرى من المفحوصين مكافئة للمجموعة الأولى و لكن لم يتم تطبيق البرنامج عليها و كان عددهم ١٨ مفحوص و قام بتطبيق نفس الاختبار السابق عليهم فحصل على البيانات الآتية :

درجات المجموعة التى تلقت البرنامج على اختبار الإدراك الحسى البصرى (ن= ١٦) (س)	٤٨-٤٦-٤٠-٤٢-٤٤-٣-٤٦-٤٠-٤٥-٤٩-٤٧-٤٤
درجات المجموعة التى لم تتلقى البرنامج على اختبار الإدراك الحسى البصرى (ن= ١٨) (س)	٢٩-٢٢-٣٢-٢٥-٢٠-٢٤-٢٠-٢٩-٢٥-٢٠-٢٥-٢٩-٣٠-٢٨-٣٠-٢٩-٢٧

و المطلوب اختبار الفرض البحثى : توجد فروق بين المجموعة التى تلقت البرنامج و المجموعة التى لم تتلقى البرنامج فى الإدراك الحسى البصرى.
ن، (عدد أفراد المجموعة التى تلقت البرنامج) = ١٥ ، ن، (عدد أفراد المجموعة التى لم تتلقى البرنامج) = ١٨

البيانات لا تنفى بافتراضات اختبار ت و التى منها شرط الاعتدالية فالتواء بيانات المجموعة (س) = -٢,٢٧ أى يبتعد التوزيع عن الاعتدالية

تدريب

توصل إلى معامل الالتواء السابق فى ضوء ما درسته فى الفصل الثانى

لذلك نلجأ إلى بديل لابارامترى و البديل المناسب هو اختبار مان وتنى كالتالى:

الطريقة اليدوية :

الخطوة الأولى: إعداد جدول يتكون من ٣ أعمدة : العمود الأول و فيه يضم بيانات المجموعتين فى ترتيب تصاعدى ، العمود الثانى : تحديد انتماء كل بيان لأى من المجموعتين ، العمود الثالث : وضع رتبة لكل قيمة أو بيان كالتالى:

ترتيب تعدادياً	البيانات	انتماء البيانات إلى من المجموعين	رتب س	رتب ص
٣	س	١		
١٠	س	٢		
٢٠	ص	٤		٤
٢٠	ص	٤		٤
٢٠	ص	٤		٤
٢٢	ص	٦		٦
٢٤	ص	٧		٧
٢٥	ص	٨,٥		٨,٥
٢٥	ص	٨,٥		٨,٥
٢٦	ص	١٠		١٠
٢٧	ص	١١		١١
٢٨	ص	١٢		١٢
٢٩	ص	١٤		١٤
٢٩	ص	١٤		١٤
٢٩	ص	١٤		١٤
٣٠	ص	١٧		١٧
٣٠	ص	١٧		١٧
٣٠	ص	١٧		١٧
٣١	ص	١٩		١٩
٣٢	ص	٢٠		٢٠
٤٠	س	٢١,٥		
٤٠	س	٢١,٥		
٤٢	س	٢٣		
٤٤	س	٢٤,٥		
٤٤	س	٢٤,٥		
٤٥	س	٢٦		
٤٦	س	٢٧,٥		
٤٦	س	٢٧,٥		
٤٧	س	٢٩,٥		
٤٧	س	٢٩,٥		
٤٨	س	٣١,٥		
٤٨	س	٣١,٥		
٤٩	س	٣٣		
المجموع		٣٥٤		٢٠٧

حيث س ترمز للمجموعة التي عدد بياناتها (ن_١) ، ص ترمز للمجموعة التي عدد بياناتها (ن_٢) .

الخطوة الثانية: استخراج مجموع رتب المجموعة س (مج ر_١) ، و مجموع رتب المجموعة ص (مج ر_٢) من الجدول السابق نجد أن :

$$\text{مج ر}_1 = 354 , \text{مج ر}_2 = 207$$

الخطوة الثالثة: تحديد قيمة μ من المعادلة (١٥-١)

$$36 = 354 - \frac{(1+15) 15}{2} + 18 \times 15 = \mu$$

الخطوة الرابعة: تحديد قيمة μ من القانون :

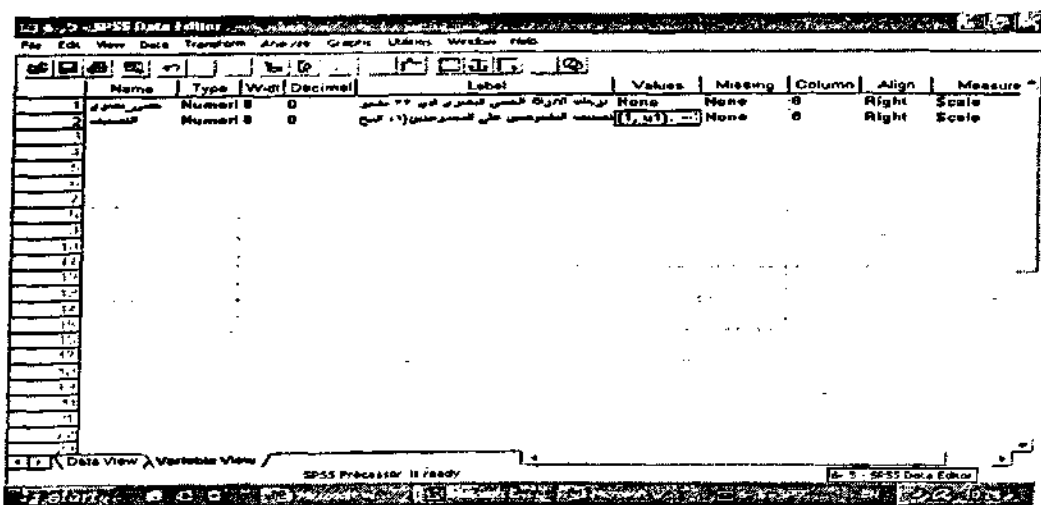
$$\mu = \frac{N_1 \times \mu_1 + N_2 \times \mu_2}{N} = \frac{36 \times 36 + 270 \times 234}{306} = 234$$

الخطوة الخامسة: تحديد أى من القيمتين μ أو μ الأصغر فنجد أن $\mu = 234 > 36$ ، إذا μ هي الأصغر .

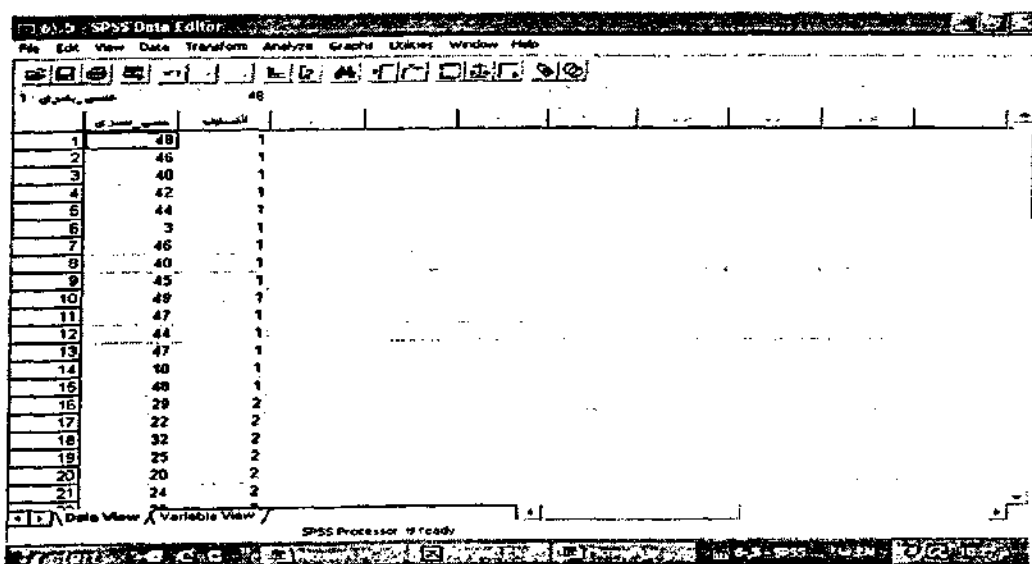
استخدام SPSS

الخطوة الأولى: تحديد خصائص المتغيرين المطلوب معالجتهما احصائياً و هما (حسـى بصرى) ، و (التصنيف) و ذلك بفتح شاشة *variable view* و تحديد هذه الخصائص من خلال الحدود التالي و الموضح أيضاً بالشاشة كالتالى:

الاسم	النوع	حجم التغير	الواضع العشرية	مطابقة التغير	الأكواد	القيم المفقودة	مرض الأعمدة	المحاداة	مستوى القياس
حسـى بصرى	رقمى	٨	٠	درجات الإدراك حسـى البصرى لدى ٣٣ مفحوص	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	رتبى
التصنيف	رقمى	٨	٠	تصنيف المفحوصين على المجموعتين (١) المجموعة الأصغر عدداً (٢) . المجموعة الأكبر عدداً	(١) ١٢٢ (٢) . (٢٠٠) (٢٢٢)	لا يوجد	٨	يمين	إسـمى

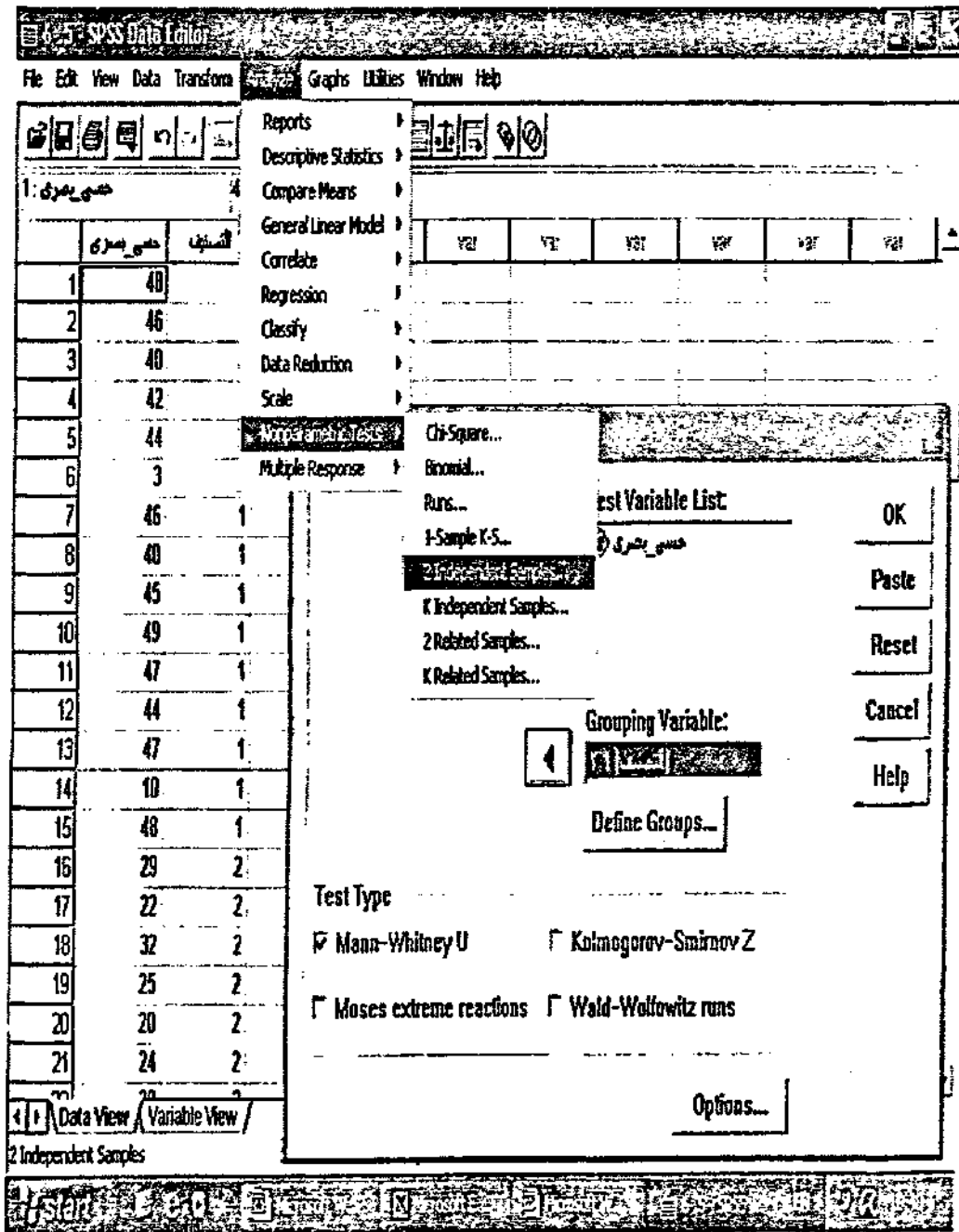


الخطوة الثانية : يتم الانتقال إلى شاشة *data view* لتدوين بيانات المتغيرين (حسبى بصرى) و (التصنيف) كما بالشكل :

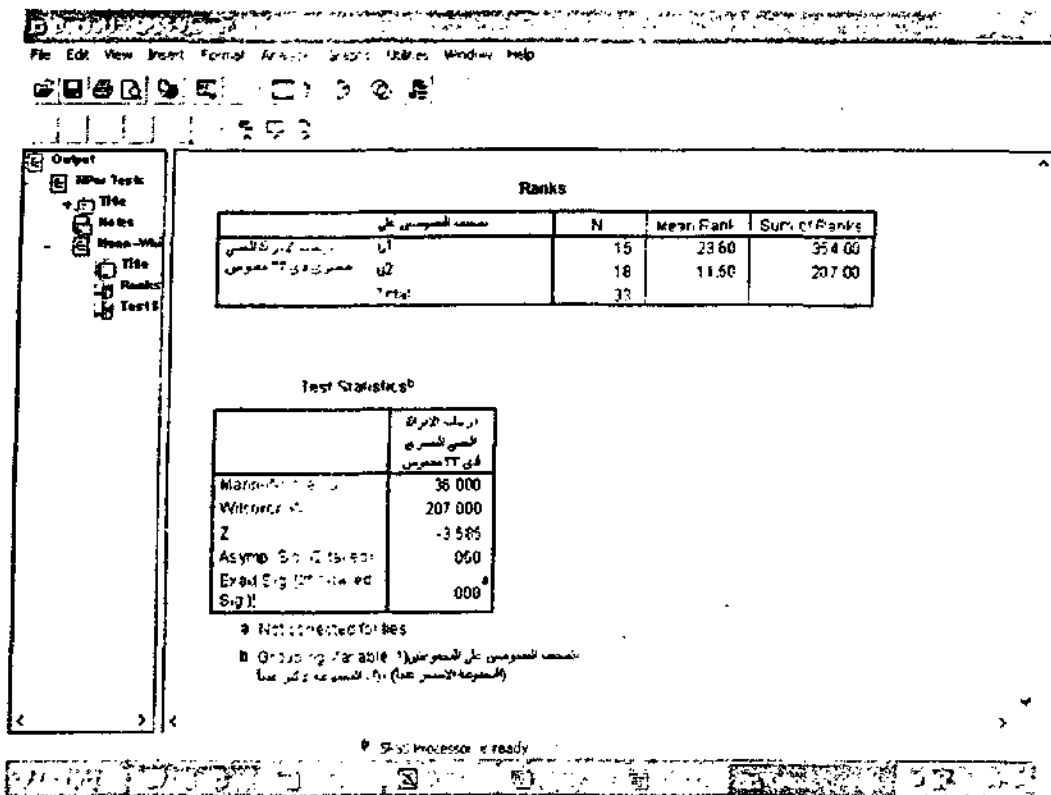


الخطوة الثالثة : نضغط على سطر الأوامر *analyze* ثم الأمر الفرعى *nonparametric tests* ثم الأمر الفرعى *independent samples...*، سيظهر مربع حوار كما بالشكل ، ندخل المتغير (حسبى بصرى) فى المربع المسمى *test variable list* ، و المتغير (التصنيف) إلى المستطيل الصغير *grouping variable* ، و الذى يظهر و أمامه علامتان استفهام (؟ ؟) بما يعنى أن المتغير يحتاج إلى تعريف لذلك يوجد أسفل المستطيل الصغير أيقونة تسمى *define groups* بالضغط عليها يظهر مربع حوار فرعى يتم فيه تعريف متغير التصنيف بأن ١ تعنى المجموعة الأقل عدداً (*group1*) ، و ٢ تعنى المجموعة

الأكثر عددا (group2) ، ثم نضغط على الزر *continue* لإخفاء هذا المربع الحواري الفرعي والإبقاء على مربع الحوار الأساسي و الذي يظهر فيه عدة أساليب لا بارامترية يتم اختيار أسلوب ماني وتني *mann-whitney u* (و هو الاختيار الافتراضي) كما بالشكل



الخطوة الرابعة : بعد الضغط على الزر *ok* نحصل على النتيجة الموضحة في شاشة النتائج التالية :



مقارنة الطريقة اليدوية بطريقة SPSS :

طريقة SPSS	الطريقة اليدوية	
٣٦	٣٦	قيمة U الصغرى
٣٥٤	٣٥٤	مجموع رتب S
٢٠٧	٢٠٧	مجموع رتب S
منطقة الشك = ٠,٠٠٠ و هذا يعنى دلالة U عند مستوى ٠,٠١ ، بما يتفق مع الحل اليدوى .	U المحسوبة (٣٦) $U >$ الجدولية (ن)، $U = 18$ ، $U = 15$ ، مستوى ٠,٠١ ، دلالة الطرفين (٦٤) وبذلك نجد أن قيمة U دالة عند مستوى ٠,٠١ . (راجع الجزء الخاص باختبار ما وتنى)	الدلالة
قبول الفرض الذى تمت صياغته توجد فروق بين المجموعة التى تلقت البرنامج و المجموعة التى لم تتلقى البرنامج فى الإدراك الحسى البصرى		الفرض المصاغ

تفسير النتيجة المتحصل عليها تربوياً: تشير النتيجة إلى رفض الفرض الصفري و قبول الفرض البديل " توجد فروق بين المجموعة التي تلقت البرنامج و المجموعة التي لم تتلقى البرنامج فى الإدراك الحسى البصرى " ، و بذلك نجد أن البرنامج المعد برنامج فعالاً و له دور فى تنمية الادراك الحسى البصرى و بذلك يمكن التوصية بتطبيقه.

(٢) : **فى حالة ن < ٢٠ :** نلجأ إلى التقريب الاعتدالى كما سبق إيضاحه بتحويل قيمة " الصغرى إلى درجة معيارية و مقارنتها بقيمة النسبة الحرجة التابعة لتوزيع المنحنى الاعتدالى و يمكن أن يتضح ذلك من خلال المثال التالى:

مثال (٦-٦): قام باحث بتطبيق اختباراً فى القدرة اللغوية على مجموعتين إحداهما من الإناث و عددها ٢٥ مفحوصاً و الأخرى من الذكور و عددها ٢٢ مفحوصاً فحصل على البيانات الآتية :

درجات الإناث على القدرة اللغوية (ن= ٢٤) (ص)	١٨-١٥-١٧-١٦-١٥-١٧-١٥-١٦-١٥-١٦-١٤-١٨-١٩
درجات الذكور على القدرة اللغوية (ن= ٢٢) (س)	١٧-١٨-١٤-١٥-١٩-١٦-١٧-١٨-١٨-١٦-١٦-١٨

و المطلوب اختبار الفرض البحثى : لا يختلف الذكور عن الاناث فى القدرة اللغوية.
 ن، (عدد أفراد مجموعة الذكور) = ٢٢ ، ن، (عدد أفراد مجموعة الإناث) = ٢٤
 البيانات لا تفى بافتراضات اختبار ت و التى منها شرط الاعتدالية فالتواء بيانات المجموعة س = ٢,٦٤ أى يبتعد التوزيع عن الاعتدالية ، كما أن العينتين غير متجانستين

تدريب

تحقق من شرطى الاعتدالية و التجانس فى ضوء ما درسته فى الفصل الثانى

لذلك نلجأ إلى بديل لابارامترى و البديل المناسب هو اختبار مان وتنى كالتالى:

الطريقة اليدوية :

الخطوة الأولى: إعداد جدول يتكون من ٣ أعمدة : العمود الأول و فيه يضم بيانات المجموعتين فى ترتيب تصاعدى ، و العمود الثانى : تحديد انتماء كل بيان لأى من المجموعتين ، و العمود الثالث : وضع رتبة لكل قيمة أو بيان كالتالى:

ترتيب البيانات تصاعدياً	انتماء البيانات لاي من المجموعين	رتب س	رتب ص
٥	س	١,٥	
٥	س	١,٥	
٦	س	٣	
٧	س	٥,٥	
٧	س	٥,٥	
٧	س	٥,٥	
٧	س	٥,٥	
٨	س	١٠	
٨	س	١٠	
٨	س	١٠	
٨	س	١٠	
٨	س	١٠	
٩	س	١٥,٥	
٩	س	١٥,٥	
٩	س	١٥,٥	
٩	س	١٥,٥	
٩	س	١٥,٥	
٩	س	١٥,٥	
١٠	س	٢٠	
١٠	س	٢٠	
١٠	س	٢٠	
١٤	ص		٢٢,٥
١٤	ص		٢٢,٥
١٥	ص		٢٦
١٥	ص		٢٦
١٥	ص		٢٦
١٥	ص		٢٦
١٥	ص		٢٦
١٦	ص		٣١
١٦	ص		٣١
١٦	ص		٣١
١٦	ص		٣١
١٦	ص		٣١
١٧	ص		٣٥,٥
١٧	ص		٣٥,٥
١٧	ص		٣٥,٥
١٧	ص		٣٥,٥
١٨	ص		٤٠,٥
١٨	ص		٤٠,٥
١٨	ص		٤٠,٥
١٨	ص		٤٠,٥
١٨	ص		٤٠,٥
١٨	ص		٤٠,٥
١٩	س	٤٥	
١٩	ص		٤٥
١٩	ص		٤٥
المجموع		٢٧٦	٨٠٥

حيث μ ترمز للمجموعة التي عدد بياناتها (n_1) ، μ ترمز للمجموعة التي عدد بياناتها (n_2) .

الخطوة الثانية: استخراج مجموع رتب المجموعة μ (مج μ) ، و مجموع رتب

المجموعة μ (مج μ) من الجدول السابق نجد أن : مج $\mu = 276$ ، مج $\mu = 805$

الخطوة الثالثة: تحديد قيم μ من المعادلة (١٥-٦)

$$805 = 276 - \frac{(1+22) \times 22}{2} + 24 \times 22 = \mu$$

الخطوة الرابعة: تحديد قيم μ من القانون :

$$\mu = n_1 \times \mu_1 = \mu - n_2 \times \mu_2 = 805 - 24 \times 22 = 276$$

الخطوة الخامسة: تحديد أي من القيمتين μ أو μ الأصغر فنجد أن $\mu > 276$

$\mu = 805$ ، إذا μ هي الأصغر .

الخطوة السادسة تقريب قيمة μ الصغرى اعتدالياً في ضوء المعادلة :

$$n = \frac{\mu \text{ الصغرى} - \text{متوسط الرتب}}{\text{الانحراف المعياري للرتب}} \quad (١٦-٦) \dots$$

و لكن بالتعويض من المعادلتين (١٣-٦) ، (١٤-٦) عن متوسط الرتب و الانحراف

المعياري للرتب في المعادلة (١٦-٦) نجد أن :

$$n = \frac{\mu \text{ الصغرى} - 0,5}{\frac{(1+n_1+n_2) \times n_1 \times n_2}{12}} \quad (١٧-٦) \dots$$

$$n = \frac{276 - 0,5}{\frac{(1+24+22) \times 24 \times 22}{12}} = 0,3$$

استخدام SPSS :

الخطوة الأولى : تحديد خصائص المتغيرين المطلوب معالجتهما احصائياً و هما (قدر لغوى) ، و (التصنيف) ، و ذلك بفتح شاشة variable view و تحديد هذه الخصائص من خلال الجدول التالي و الموضح أيضاً بالشاشة كالتالى:

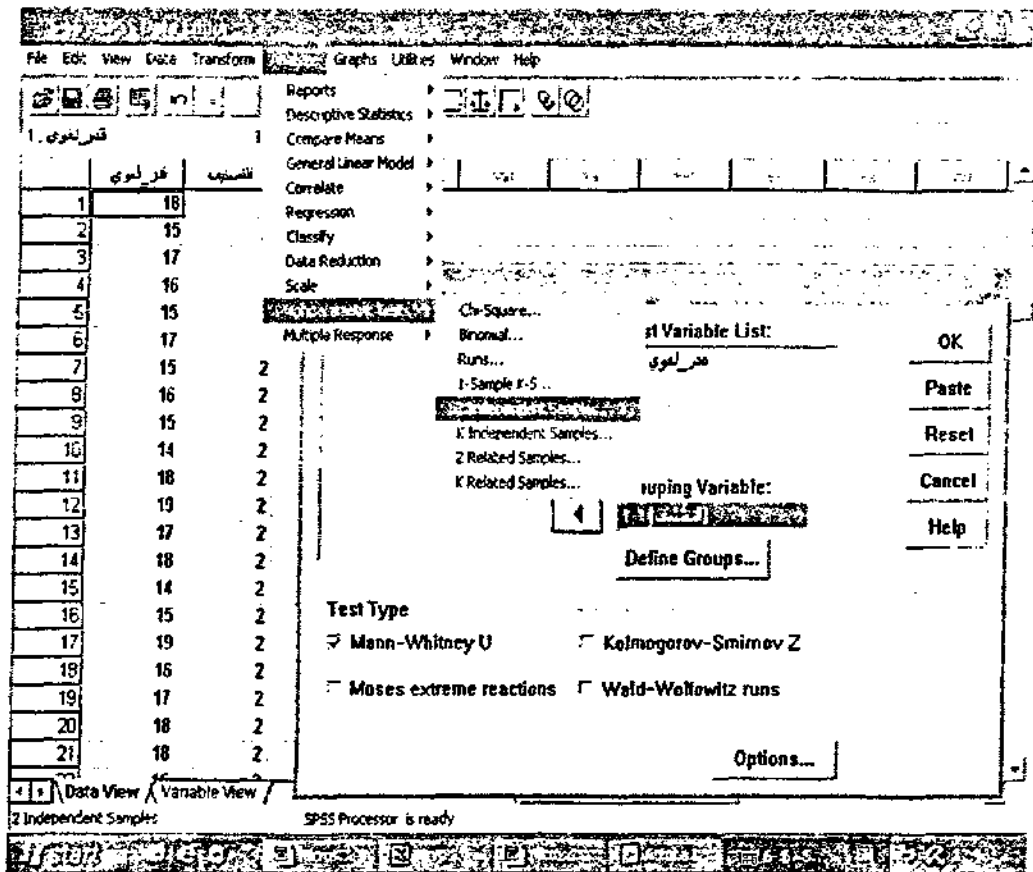
الاسم	النوع	حجم المتغير	النواضع العشرية	بطاقة المتغير	الأكواد	القيم المفقودة	عرف الأعمدة	الصفحة	مستوى القياس
قدر لغوى	رقمى	٨	٠	درجات القدرة اللغوية لدى متحوص	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	رقمى
التصنيف	رقمى	٨	٠	تصنيف المتحوصين على المجموعتين (١) - المجموعة الأسفل عدداً (٢) - المجموعة الأكبر عدداً	(١) ، (٢) ، (٣) ، (٤) ، (٥) ، (٦) ، (٧) ، (٨)	لا يوجد	٨	يمين	اسمى

Name	Type	Width	Decimals	Label	Values	Missing	Column	Align	Measure
الدرجة	Numeric	8	0	درجات القدرة اللغوية لدى متحوص	None	None	8	Right	Ordinal
التصنيف	Numeric	8	0	تصنيف المتحوصين على المجموعتين (١) - المجموعة الأسفل عدداً (٢) - المجموعة الأكبر عدداً	(1, 01)...	None	8	Right	Ordinal

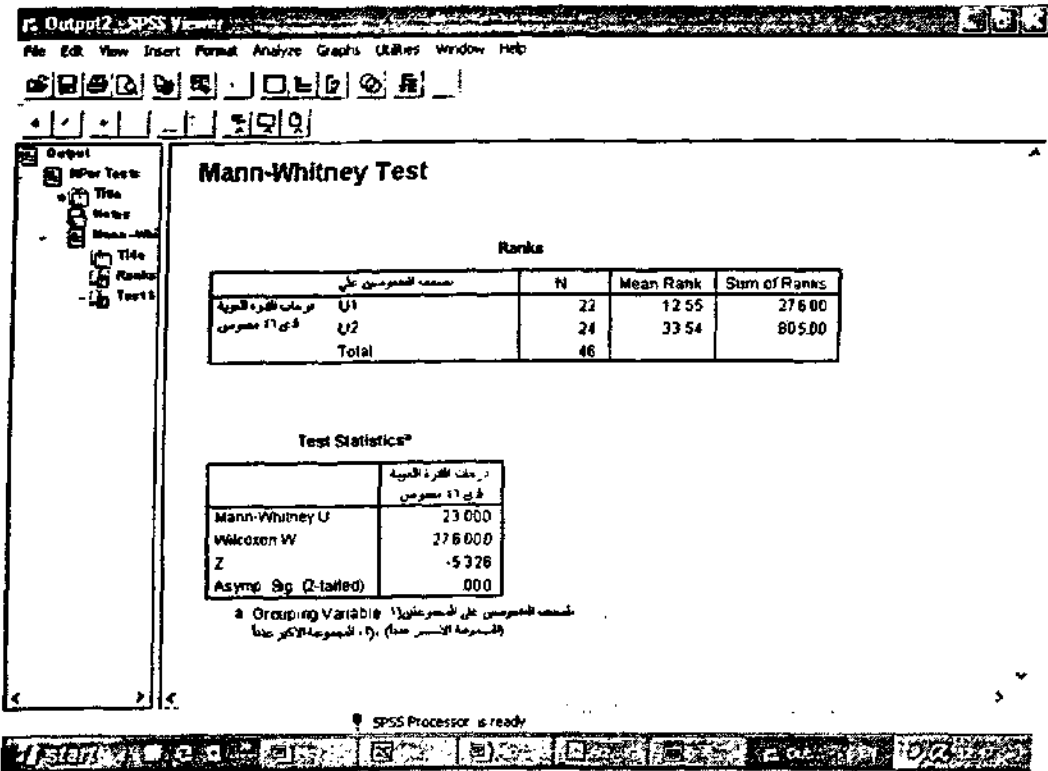
الخطوة الثانية : يتم الانتقال إلى شاشة data view لتدوين بيانات المتغيرين (قدر لغوى) و (التصنيف) كما بالشكل :

الدرجة	التصنيف
1	2
2	7
3	2
4	2
5	2
6	2
7	2
8	2
9	2
10	2
11	2
12	2
13	2
14	2
15	2
16	2
17	2
18	2
19	2
20	2
21	2

الخطوة الثالثة : نضغط على سطر الأوامر *analyze* ثم الأمر الفرعي *nonparametric tests* ثم الأمر الفرعي *independent samples...*، سيظهر مربع حوار كما بالشكل ، ندخل المتغير (قدر لغوي) في المربع المسمى *test variable list* ، و المتغير (التصنيف) إلى المستطيل الصغير *grouping variable* ، و الذي يظهر و أمامه علامتا استفهام (؟ ؟) بما يعني أن المتغير يحتاج إلى تعريف لذلك يوجد أسفل المستطيل الصغير أيقونة تسمى *define groups* بالضغط عليها يظهر مربع حوار فرعي يتم فيه تعريف متغير التصنيف بأن ١ تعني المجموعة الأقل عدداً (*group١*) ، و ٢ تعني المجموعة الأكثر عدداً (*group٢*) ، ثم نضغط على الزرار *continue* لإخفاء هذا المربع الحواري الفرعي و الإبقاء على مربع الحوار الأساسي و الذي يظهر فيه عدة أساليب لا بارامترية يتم اختيار أسلوب مان وتني *Mann-Whitney U* (و هو الاختيار الافتراضي) كما بالشكل :



الخطوة الرابعة : بعد الضغط على الزرار *ok* نحصل على النتيجة الموضحة في شاشة النتائج التالية :



مقارنة الطريقة اليدوية بطريقة SPSS :

طريقة SPSS	الطريقة اليدوية	
٢٣	٢٣	قيمة u الصغرى
٢٧٦	٢٧٦	مجموع رتب س
٨٠٥	٨٠٥	مجموع رتب ص
٥,٣٣-	٥,٣٠-	النسبة الحرجة (ذ)
منطقة الشك = ٠,٠٠٠ و هذا يعنى دلالة u الصغرى عند مستوى ٠,٠١، بما يتفق مع الحل اليدوى .	ذ = (٥,٣-) < ٢,٥٨ لمستوى (٠,٠١) عند دلالة الطرفين إذا : u الصغرى دالة عند مستوى ٠,٠١ .	الدلالة
رفض الفرض الذى تمت صياغته لايختلف الذكور عن الاناث فى القدرة اللغوية.		الفرض المصاغ

تفسير النتيجة المتحصل عليها تقريباً: تشير النتيجة إلى رفض الفرض الصغرى " لا يختلف الذكور عن الاناث فى القدرة اللغوية" و بالتالى قبول الفرض البديل " يختلف الذكور عن الاناث فى القدرة اللغوية" و نظراً لأن مجموع رتب الاناث (مج ر) أكبر من

مجموع رتب الذكور (م ج ر) إذا الإناث أعلى من الذكور فى القدرة اللغوية ، و ربما يرجع ذلك إلى طبيعة الأنثى التى تميل إلى سرد القصص أثناء الحديث و إلى كثرة الكلام و زيادته عن الحد المطلوب فى الغالب ، و ربما يستفاد من ذلك فى شدة احتياج العملية التدريسية إلى الأنثى التى تتسم بالقدرة اللغوية و القدرة على التعامل مع التلاميذ و تنمية المهارات اللغوية لديهم و خاصة فى رياض الأطفال و المرحلة الابتدائية .

٤- استخدام اختبارات للتعرف على دلالة الفرق بين متوسطى مجموعتين مرتبطتين :

القانون المستخدم :

$$t = \frac{\bar{X}_2 - \bar{X}_1}{\sqrt{\frac{(X_1^2 - n_1 \bar{X}_1^2) + (X_2^2 - n_2 \bar{X}_2^2)}{n_1 + n_2 - 2}}}$$

..... (١٨-٦)

م ، خ ، المتوسط والخطأ المعيارى لدرجات المجموعة الأولى ، م ، خ ، المتوسط والخطأ المعيارى لدرجات المجموعة الثانية ، ر : معامل ارتباط بيرسون بين قائمتى الدرجات ، درجات الحرية = ن-١ ، حيث ن عدد أفراد كل مجموعة .
مثال (٦-١١) : تم قياس التحصيل الدراسى لدى ٢٠ تلميذاً تحت تأثير الطريقة التقليدية فى الشرح ، ثم تم قياس التحصيل الدراسى عليهم فى نفس المادة تحت تأثير طريقة حديثة فى التعليم و بيانات الوقفين كالتالى :

درجات التلاميذ قبل تطبيق الطريقة الحديثة	١٢-٣٥-١٧-٦٠-١٥-١٩-٥٨-٦٢-٢٤-٦٥-٥٠-٤٦-١٩ ٤٣-١٧-٥٠-٣٣-٣٩-١٤-٤٢
درجات التلاميذ بعد تطبيق الطريقة الحديثة	٦٥-٧٠-٣٣-٨٠-٥٦-٣٠-٧٨-٣٢-٨٧-٧٠-٦٥-٧٠-٧٢ ٦٤-٦٩-٦٨-٦٠-٥٦-٦٨-٦١

والمطلوب اختبار الفرض البحثى : توجد فروق ذات دلالة إحصائية بين متوسطى درجات التلاميذ فى التحصيل قبل تطبيق الطريقة الحديثة و بعد تطبيقها .
الطريقة اليدوية :

الخطوة الأولى : التحقق من توافر شروط اختبار ت : الشرط الأول : توجد مجموعتين من الدرجات ، الشرط الثاني : الدرجات في المجموعتين من القياس الفئري إذا يتحقق ثاني شرط ، الشرط الثالث : نتحقق من شرط الاعتدالية عن طريق معامل الالتواء ، و بعد حساب معامل الالتواء وجد أن قيمته في المجموعتين ٠,١٤٧ ، -١,١ على الترتيب ، و من ثم يقترب التوزيع في المجموعتين من الاعتدالية ، الشرط الرابع : بما أن المجموعتين متساويتين في عدد بياناتهما ، لذلك فتأثير شرط التجانس يكون ضعيفاً .

تدريب

توصل إلى قيمتي معاملي الالتواء الموضحين في الخطوة السابقة في ضوء ما درسته في الفصل الثاني

الخطوة الثانية: يتم حساب كل من χ^2 ، χ^2 ، χ^2 ، χ^2 ، و بعد حسابهم وجد قيمهم كالتالي : $\chi^2 = 36$ ، $\chi^2 = 63,2$ ، $\chi^2 = 4,01$ ، $\chi^2 = 3,48$ ، $\chi^2 = 0,172$ ،

تدريب

توصل إلى القيم السابقة بنفسك

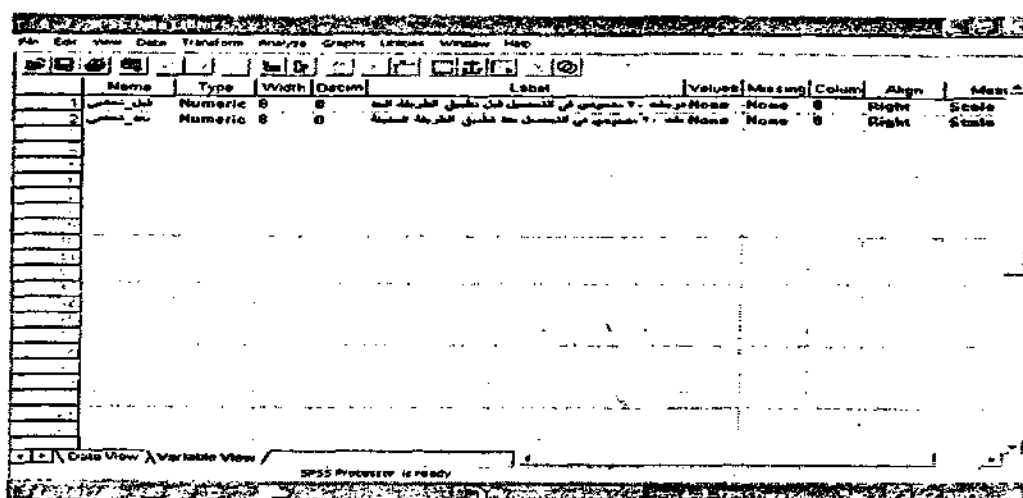
الخطوة الثالثة : التطبيق في القانون (٦-١٨) كالتالي :
٣٦-٢-٦٣,٢

$$= \frac{-(5,624) + \sqrt{(3,48 \times 4,01 \times 0,172 \times 2) - (3,48) + (4,01)}}{2}$$

استخدام SPSS :

الخطوة الأولى : تحديد خصائص المتغيرين المطلوب معالجتهما إحصائياً ، و ذلك بفتح شاشة *variable view* و تحديد هذه الخصائص من خلال الجدول التالي و الموضح أيضاً بالشاشة كالتالي :

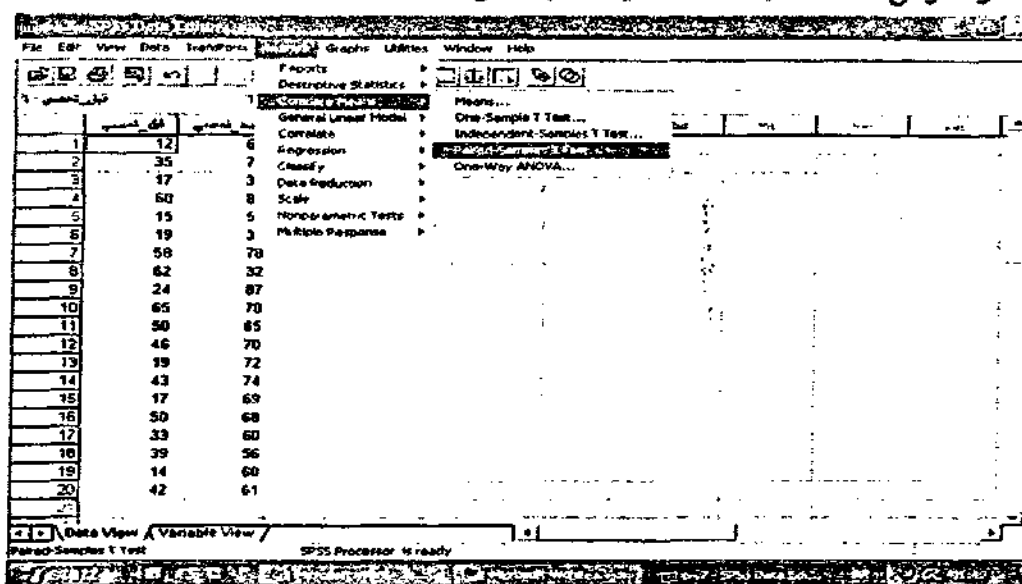
الاسم	النوع	حجم المتغير	الواضع العشرية	مطابقة المتغير	الأكواد	القيم المفقودة	عرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
قبل_تحصي	رقمي	٨	٠	درجات مفحوص في التحصيل قبل تطبيق الطريقة الحديثة	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	متدرج
بعد_تحصي	رقمي	٨	٠	درجات مفحوص في التحصيل بعد تطبيق الطريقة الحديثة	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	متدرج



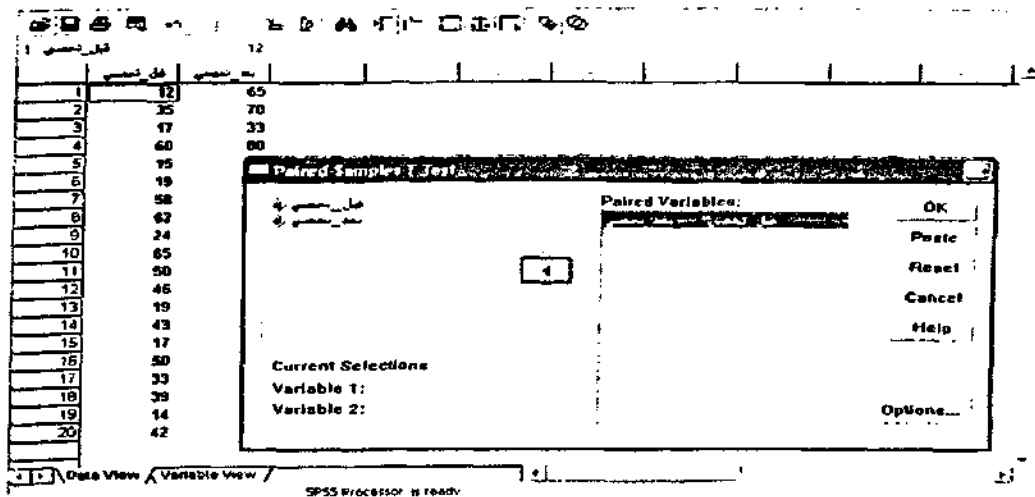
الخطوة الثانية : يتم الانتقال إلى شاشة *data view* لتدوين بيانات المتغيرين
(قبل تحصر)، (بعد تحصر) كما بالشكل :

	قبل تحصر	بعد تحصر
1	12	65
2	35	78
3	17	33
4	60	80
5	15	55
6	19	30
7	58	78
8	62	32
9	24	87
10	65	70
11	50	85
12	46	70
13	18	72
14	43	74
15	17	69
16	50	68
17	33	60
18	39	56
19	14	60
20	42	61

الخطوة الثالثة : من سطر الأوامر *analyze* نختار الأمر الفرعي *compare means* ثم الأمر الفرعي *paired-samples t-test* كما بالشكل :



الخطوة الرابعة : بالضغط على الأمر الفرعي *paired-samples t-test* سيظهر مربع حوار كما بالشكل نحدد المتغير الذى متوسطه (م) و ذلك بالضغط على المتغير (قبل_تحصي) الموجود فى يسار المربع العلوى سنجد أنه بمجرد الضغط على هذا المتغير سيتم كتابته أمام *variable 1* الموجود فى الجزء الأيسر السفلى من المربع الحوار ، كرر نفس العملية على المتغير الثانى ، لاحظ أيضاً أنه قبل تنفيذ إحدى هاتين العمليتين أو كليهما يكون شكل سهم إدخال المتغيرات باهت و لكن بعد تنفيذ هاتين العمليتين سيصبح السهم نشطاً بما يعنى أنه مهياً للعمل و بذلك يتم إدخال المتغيرين (قبل_تحصي ، بعد_تحصي) على هيئة زوج *pair* فى المربع المسمى *paired variables* ، كما بالشكل :



الخطوة الخامسة : بعد الضغط على الزر *ok* نحصل على النتيجة الموضحة فى شاشة النتائج التالية :

Output4 - SPSS Viewer

File Edit View Insert Format Analyze Graphs Utilities Window Help

T-Test

Paired Samples Statistics

	Mean	N	Std. Deviation	Std. Error Mean
الرجات ٢٠ مفرس في التسلق قبل تسلق الدرجة الجديدة	36.00	20	17.644	4.012
الرجات ٢٠ مفرس في التسلق بعد تسلق الدرجة الجديدة	83.20	20	15.548	3.477

Paired Samples Test

	Paired Differences				95% Confidence Interval of the Difference		t	df	Sig. (2-tailed)
	Mean	Std. Deviation	Std. Error Mean	Difference					
				Lower	Upper				
الرجات ٢٠ مفرس في التسلق قبل تسلق الدرجة الجديدة الرجات ٢٠ مفرس في التسلق بعد تسلق الدرجة الجديدة	-27.20	21.623	4.835	-37.32	-17.08	-5.628	19	.000	

Double click to edit Pivot Table

SPSS Processor is ready

M: 146, W: 617

مقارنة الطريقة اليدوية بطريقة SPSS :

طريقة SPSS	الطريقة اليدوية	قيمة ت
٥,٦٢٦-	٥,٦٢٤-	الدالة
منطقة الشك = ٠,٠٠٠ عند دلالة الطرفين و هذا يعنى أن ت دالة عند مستوى ٠,٠١	ت المحسوبة = ٥,٦٢٤ ت الجبرية (درجات حرية ١٩ ، مستوى ٠,٠١ ، دلالة الطرفين) = ٢,٨٦١ إذا: ت دالة عند مستوى ٠,٠١	
قبول الفرض الذى تمت صياغته توجد فروق ذات دلالة إحصائية بين متوسطى درجات التلاميذ فى التحصيل قبل تطبيق الطريقة الحديثة و بعد تطبيقها		الفرض المصاغ

حجم تأثير المتغير المستقل :

أوضح (محسوب عبد القادر الضوى ٢٠٠٦ ، ٥٢) أنه فى حالة المجموعات المرتبطة مثل مجموعتى القياس القبلى و البعدى فان حجم التأثير يحسب من المعادلة :

حجم التأثير = ت ×	$\frac{2 \times (n-1)}{n}$ (١٩-٦)
-------------------	----------------------------	--------------

و لقد أوضح *cohen* فى (aron&aron,1995,223) محكات حجم التأثير فى هذه الحالة كالتالى: إذا كان حجم التأثير = ٠,٢ فأقل من ٠,٥ يسمى حجم تأثير صغير ، و إذا كان حجم التأثير = ٠,٥ فأقل من ٠,٨ يسمى حجم تأثير متوسط ، و إذا كان حجم التأثير = ٠,٨ فأكثر يسمى حجم تأثير كبير ، و هذه المحكات ليست نسبة مئوية كما فى محكاته التى حددها فى حالة العينتين المستقلتين و لكنها نسبة من الانحراف المعيارى للمتغير التابع و التى من المتوقع أن تزيد فى المجموعة التى تلقت المعالجة .

إذا : حجم التأثير = ٥,٦٣ × $\frac{2 \times (١٧٢-١)}{٢٠} = ١,٦٢$ - و هو حجم تأثير كبير .

تفسير النتيجة المتحصل عليها تريبوياً: النتيجة تشير إلى رفض الفرض الصفري و قبول الفرض البديل " توجد فروق ذات دلالة إحصائية بين متوسطى درجات التلاميذ فى

التحصيل قبل تطبيق الطريقة الحديثة و بعد تطبيقها" و هذا يعنى وجود تأثير للطريقة الحديثة على التحصيل ، و هذا التأثير يعد طبقاً لتصنيف كوهين تأثيراً كبيراً لأن حجم التأثير أكبر من ٠,٨ ، و بذلك فإن الطريقة الحديثة فى التدريس أدت إلى زيادة التحصيل لدى التلاميذ مما يدعو إلى امكانية الاستفادة منها فى العملية التدريسية .

ملاحظة

الإشارة السالبة لقيمة "ت" تعنى أن نتيجة الفرق بين المتوسطين (م-م) لصالح المتوسط الثانى (م) و ليس المتوسط الأول (م) و نظراً لأن المتوسط الثانى هو متوسط درجات التحصيل الناتج عن تطبيق الطريقة الحديثة لذا تم التفسير فى صالح المجموعة التابعة لها .

الأساليب الإحصائية البارامترية البديلة لاختبارات فى حالة متوسطين مرتبطتين:
فى حالة عدم توفر الشروط الخاصة باختبارات للمجموعتين المرتبطتين فإننا نلجأ إلى اختبار *wilcoxon* كبديل لبارامترى ، و هناك حالتان لهذا الاختبار كالتالى :

(١) فى حالة $n > ١٠$: بالرغم من أن برنامج *SPSS* يجرى اختبار *wilcoxon* على أى عدد من البيانات حتى إن كان هذا العدد ٢ و يقربه إلى توزيع اعتدالى له نسبة حرجة ، إلا أنه يفضل إذا كان عدد البيانات أقل من ١٠ أن ألا نحول التوزيع إلى نسبة حرجة و لكن نقارن أصغر مجموع فى الرتب (مجموع الرتب الموجبة او مجموع الرتب السالبة) بقيم حرجة احتمالية مأخوذة من جدول القيم الحرجة لتوزيع ويلكوكسون ، فإذا كان المجموع الأصغر فى الرتب أقل من أو يساوى القيمة الحرجة الجدولية يتم رفض الفرض الصفرى ، أما إذا كان المجموع الأصغر فى الرتب أكبر من القيمة الحرجة الجدولية يتم قبول الفرض الصفرى .

مثال (٦-١١): أجريت اختباراً على مجموعة من التلاميذ عددهم ٩ فى الفهم القرائى ثم طبقت عليهم برنامج لتنمية المهارات اللغوية ثم طبق عليهم اختبار الفهم القرائى مرة أخرى فحصلت على البيانات الآتية :

درجات الاختبار القبلي	١٠-١٢-١٥-١٠-٩-١٤-١٥-٦-٤
درجات الاختبار البعدي	١٥-١٨-١٩-٢٥-٣-٢١-١٩-٢٨-١٩

و المطلوب اختبار الفرض البحثي : البرنامج التدريبي لا يسهم في تنمية المهارات اللغوية لدى التلاميذ عينة البحث .

نلاحظ أن المجموعتين مرتبطتان حيث أنهما مجموعة واحدة أجرى عليها اختبار مرتين في معالجتين تجريبيتين مختلفتين ، و بالرغم من أن العيقتين غير متجانستين (حاول أن تتحقق من ذلك) إلا أنه يمكننا استخدام اختبار ت للمتوسطين المرتبطين لأن تأثير الإخلال بشرط التجانس في حالة المجموعات المتساوية في عدد بياناتها يكون ضعيفاً كما سبق وأوضحنا ، و لكن كزيادة في الدقة سنلجأ إلى بديل لابارامترى و البديل المناسب هو اختبار ولكوكسون كالتالي:

الطريقة اليدوية :

الخطوة الأولى : إعداد الجدول الآتي :

درجات الاختبار البعدي	درجات الاختبار القبلي	الفرق	الفرق المطلق	ترتيب الفروق المطلقة	
				(+)	(-)
١٥	١٠	٥+	٥	٣	
١٨	١٢	٦+	٦	٤,٥	
١٩	١٥	٤+	٤	١,٥	
٢٥	١٠	١٥+	١٥	٧,٥	
٣	٩	٦-	٦		٤,٥
٢١	١٤	٧+	٧	٦	
١٩	١٥	٤+	٤	١,٥	
٢٨	٦	٢٢+	٢٢	٩	
١٩	٤	١٥+	١٥	٧,٥	
المجموع				٤٠,٥	٤,٥

الخطوة الثانية: استخراج مجموع رتب الفروق الموجبة (مجموع موجب) و مجموع رتب

الفروق السالبة (مجموع سالب) كالتالي : مجموع موجب = ٤٠,٥ ، مجموع سالب = ٤,٥

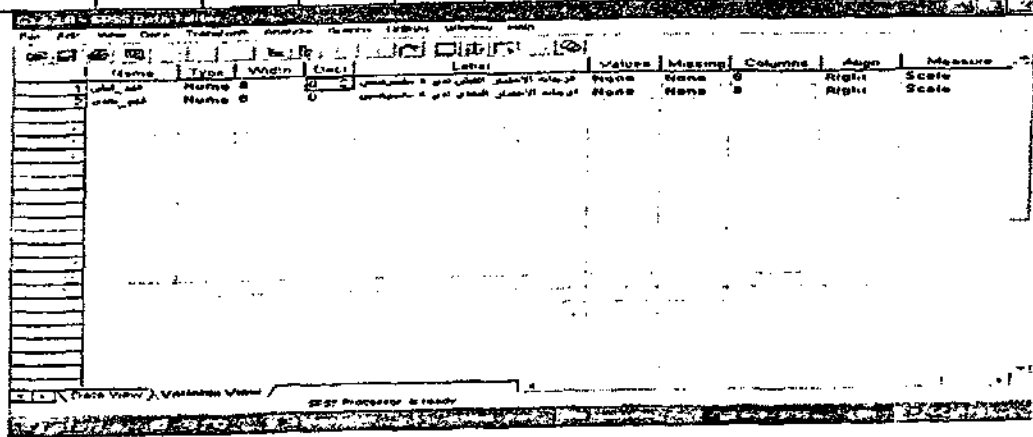
ملاحظة

للتأكيد ينبغي أن يكون (مجموع الرتب الموجبة + مجموع الرتب السالبة) = $n(n+1)/2$

استخدام SPSS :

الخطوة الأولى : تحديد خصائص المتغيرين المطلوب معالجتهما احصائياً و هما (فهم_بعدي) و (فهم_قبلي) ، و ذلك بفتح شاشة *variable view* و تحديد هذه الخصائص من خلال الجدول التالي و الموضح أيضاً بالشاشة كالتالي :

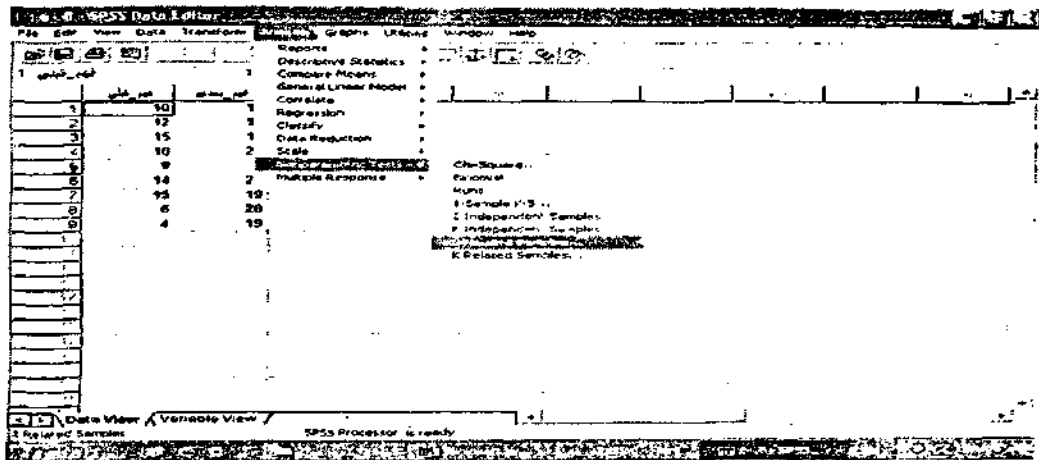
الاسم	النوع	حجم المتغير	المواضع العشرية	بطاقة المتغير	الأكواد	القيم المقبولة	عرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
فهم_قبلي	رقمي	8	0	درجات الاختبار القبلي لدى مفحوصين	لا يوجد	لا يوجد	8	يمين	مترج
فهم_بعدي	رقمي	8	0	درجات الاختبار البعدي لدى مفحوصين	لا يوجد	لا يوجد	8	يمين	مترج



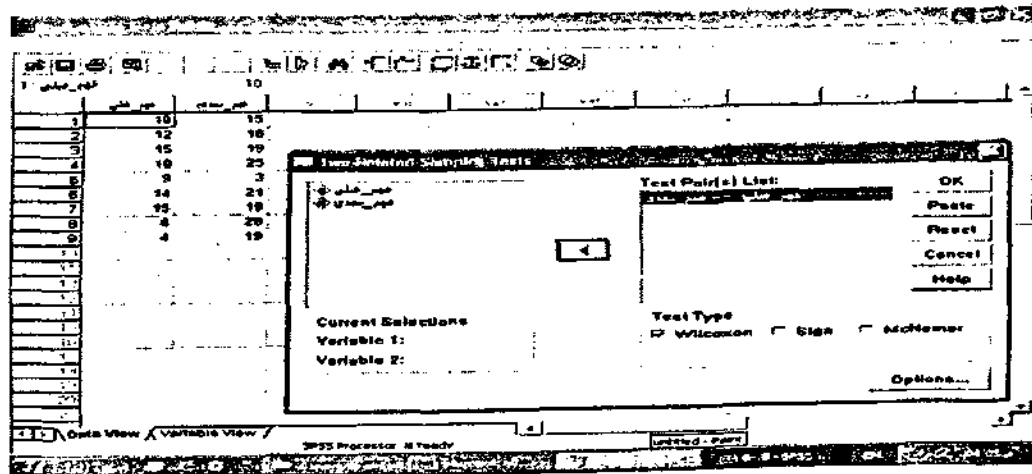
الخطوة الثانية : يتم الانتقال إلى شاشة *data view* لتدوين بيانات المتغيرين (فهم_بعدي) و (فهم_قبلي) كما بالشكل :

فهم_قبلي	فهم_بعدي
10	15
12	18
15	19
10	25
8	3
14	21
15	19
6	28
4	19
1	1

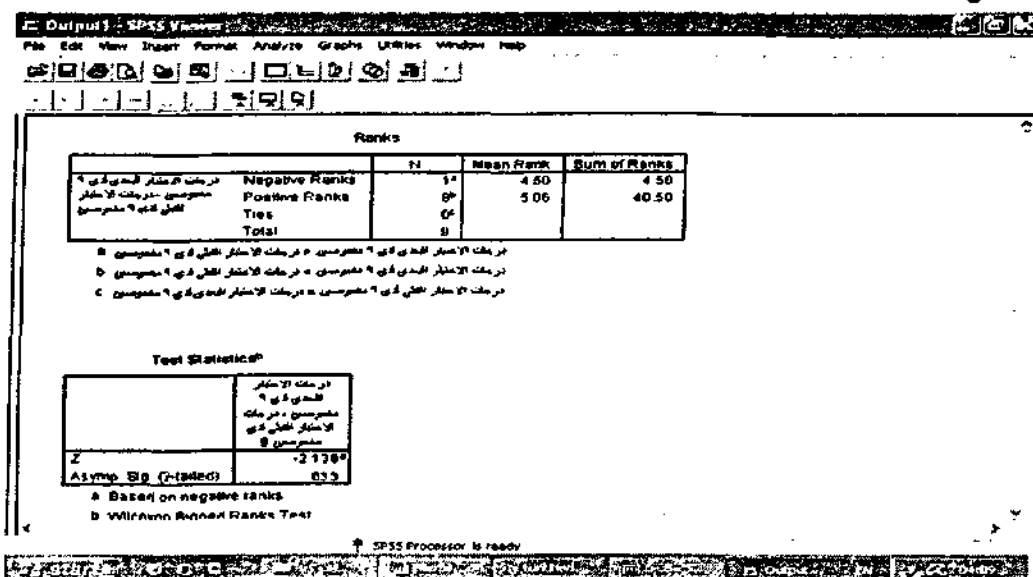
الخطوة الثالثة : نضغط على سطر الأوامر *analyze* ثم الأمر الفرعي *nonparametric tests* ثم الأمر الفرعي *2 related samples...* ، كما بالشكل :



الخطوة الرابعة : سيظهر مربع حوار كما بالشكل نحدد المتغير الذى متوسطه (فهم بعدى) و ذلك بالضغط عليه و هو موجود فى يسار المربع العلوى و سنجد أنه بمجرد الضغط على هذا المتغير سيتم كتابته أمام *variable 1* الموجود فى الجزء الأيسر السفلى من مربع الحوار ، كرر نفس العملية على المتغير الثانى ، لاحظ أيضاً أنه قبل تنفيذ إحدى هاتين العمليتين أو كليهما يكون شكل سهم إدخال المتغيرات باهت و لكن بعد تنفيذ هاتين العمليتين سيصبح السهم نشطاً بما يعنى أنه مهياً للعمل و بذلك يتم إدخال المتغيرين (فهم بعدى ، فهم قبلى) على هيئة زوج *pair* فى المربع المسمى *test pair(s) list* ، و سيظهر فى مربع الحوار عدة بدائل لابارامترية نختار منها *wilcoxon* (و هو الاختيار الافتراضى) كما بالشكل :



الخطوة الخامسة : بعد الضغط على الذرار *ok* نحصل على النتيجة الموضحة في شاشة النتائج التالية :



مقارنة الطريقة اليدوية بطريقة SPSS :

طريقة SPSS	الطريقة اليدوية	
٤٠,٥	٤٠,٥	مجموع الرتب الموجبة
٤,٥	٤,٥	مجموع الرتب السالبة
٤,٥	٤,٥	أصغر مجموع في الرتب
منطقة الشك = ٠,٠٣٣ و هذا يعني دلالة ١% وليكون عند مستوى ٠,٠٥ ، بما يتفق مع الحل اليدوي .	المجموع الأصغر للرتب (٤,٥) < القيمة الحرجة (عند ن=٩ ، مستوى ٠,٠١ ، دلالة الطرفين) = ١ إذا ١% وليكون غير دالة عند مستوى ٠,٠١ . المجموع الأصغر للرتب (٤,٥) > القيمة الحرجة (عند ن=٩ ، مستوى ٠,٠٥ ، دلالة الطرفين) = ٥ إذا ١% وليكون دالة عند مستوى ٠,٠٥ . و يجب ملاحظة أنه تطرح الحالة التي لها فرق صفري من عدد البيانات عند البحث في جدول ويلكوكسون .	الدلالة
رفض الفرض الذي تمت صياغته البرنامج التدريبي لا يسهم في تنمية المهارات اللغوية لدى التلاميذ عينة البحث .		الفرض المصاغ

تفسير النتيجة المتحصل عليها تربوياً:

تشير النتيجة إلى رفض الفرض الصفري " البرنامج التدريبي لا يسهم في تنمية المهارات اللغوية لدى التلاميذ عينة البحث " ، و من ثم قبول الفرض البديل " البرنامج التدريبي يسهم في تنمية المهارات اللغوية لدى التلاميذ عينة البحث " ، و بالتالي يمكن الاستفادة من أنشطة هذا البرنامج و محتوياته في مرحلة الروضة ، حيث أطفال هذه المرحلة في أشد الحاجة إلى تنمية مهاراتهم اللغوية .

(٢) في حالة ن < ١٠ :

مثال (٦-٩) . قام باحث بتطبيق اختبار في الذاكرة البصرية (الاختبار القبلي) على مجموعة من التلاميذ عددهم ١٤ تلميذ ، ثم طبق برنامج تدريبي عليهم لتنمية الذاكرة البصرية ، ثم قام بتطبيق نفس الاختبار مرة أخرى (الاختبار البعدي) على نفس التلاميذ

الاختبار القبلي	١٢-١٥-١٤-٦٠-١٥-١٩-٢٣-١٦-٢٤-٢٩-٢١-١١-١٩-١٧
الاختبار البعدي	٦٥-٧٠-٣٣-٤٢-٥٦-٣٠-٧٨-٣٢-٨٧-١٨-٦٥-٧٠-٧٢-٦٤

والمطلوب اختبار الفرض البحثي:

البرنامج التدريبي المعد لا يسهم في تنمية الذاكرة البصرية لدى التلاميذ عينة البحث .
المجموعتان مرتبطتان حيث أنهما مجموعة واحدة أجري عليها اختبار مرتين في معالجتين تجريبيتين مختلفتين ، و إذا تحققنا من مدى توافر شروط اختبارات سنجد أن معامل التواء مجموعة درجات الاختبار القبلي = ٢.٧٧ (حاول أن تتحقق من ذلك) ، و بذلك يبتعد التوزيع عن الاعتدالية ، لذلك سنلجأ إلى بديل لابارامترى و البديل المناسب هو اختبار ولكوكسون كالتالي:

الطريقة اليدوية :

الخطوة الأولى: إعداد الجدول الاتي :

درجات الاختبار البعدي	درجات الاختبار القبلي	الفرق	الفرق المطلق	ترتيب الفروق المطلقة	
				(-)	(+)
٦٥	١٢	٥٣+	٥٣	٨,٥	
٧٠	١٥	٥٥+	٥٥	١٠,٥	
٣٣	١٤	١٩+	١٩	٥	
٤٢	٦٠	١٨-	١٨		٤
٥٦	١٥	٤١+	٤١	٦	
٣٠	١٩	١١+	١١	١,٥	
٧٨	٢٣	٥٥+	٥٥	١٠,٥	
٣٢	١٦	١٦+	١٦	٣	
٨٧	٢٤	٦٣+	٦٣	١٤	
١٨	٢٩	١١-	١١		١,٥
٦٥	٢١	٤٤+	٤٤	٧	
٧٠	١١	٥٩+	٥٩	١٣	
٧٢	١٩	٥٣+	٥٣	٨,٥	
٧٤	١٧	٥٧+	٥٧	١٢	
المجموع				٩٩,٥	٥,٥

الخطوة الثانية: استخراج مجموع رتب الفروق الموجبة (مجم موجب) و مجموع رتب

الفروق السالبة (مجم سالب) كالتالي : $\text{مجم موجب} = ٩٩,٥$ ، $\text{مجم سالب} = ٥,٥$

الخطوة الثالثة : تقريب قيمة مجم موجب اعتدالياً في ضوء المعادلة :

$$Z = \frac{\text{مجم موجب} - \text{متوسط الرتب}}{\frac{\text{الانحراف المعياري للرتب}}{\sqrt{n}}}$$

ولكن في حالة المجموعتين المرتبطتين يكون :

$$\text{متوسط الرتب} = \frac{n \times (n+1)}{4}$$

حيث ن عدد بيانات أزواج البيانات = ٩ (في المثال الحالي)

$$\frac{(1+5) \times (1+5) \times 5}{24} = \text{الانحراف للمياري لرتب المجموعتين المرتبطتين} = \dots (22-1)$$

بالتعويض من: المعادلتين: (٢١-٦) و (٢٢-٦) في المعادلة (٢٠-٦) نحصل أن:

$$\frac{(1+5) \times (1+5) \times 5}{24} = \dots (23-6)$$

$$2,40 = \frac{(1+14) \times 14 \times 4,5}{(1+14 \times 2) \times (1+14) \times 14}$$

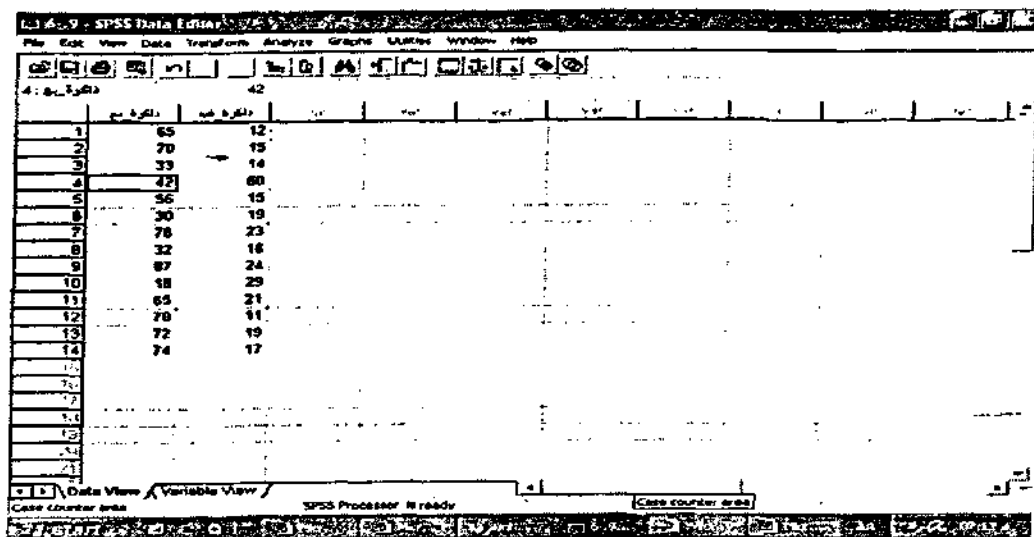
استخدام SPSS:

الخطوة الأولى: تحديد خصائص المتغيرين المطلوب معالجتهما احصائياً و هما (ذاكرة_قب) و (ذاكرة_بع) ، و ذلك بفتح شاشة variable view وتحديد هذه الخصائص من خلال الجدول التالي و الموضح أيضاً بالشاشة كالتالي:

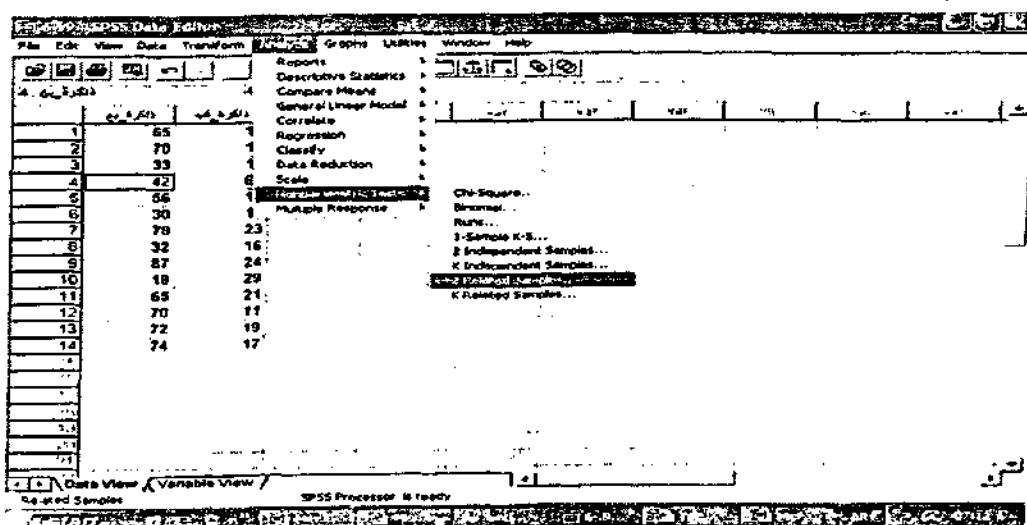
الاسم	النوع	حجم المتغير	الموضع العشرية	بطاقة المتغير	الأكواد	القيم المقبولة	عرض الأعمدة	المحددة	مستوى القياس
ذاكرة_قب	رقمي	٨	٠	درجات الاختبار القبلي لدى مفحوص ١٤	لا يوجد	لا يوجد	٨	يعين	رتبي
ذاكرة_بع	رقمي	٨	٠	درجات الاختبار البعدي لدى مفحوص ١٤	لا يوجد	لا يوجد	٨	يعين	رتبي

Name	Type	Width	Decimal	Label	Value	Missing	Color	Align	Measure
قب_١٤	Numeric	8	0	درجات الاختبار القبلي لدى مفحوص ١٤	None	None	8	Right	Ordinal
بع_١٤	Numeric	8	0	درجات الاختبار البعدي لدى مفحوص ١٤	None	None	8	Right	Ordinal

الخطوة الثانية : يتم الانتقال إلى شاشة *data view* لتدوين بيانات المتغيرين (ذاكرة_بع) و (ذاكرة_قب) كما بالشكل :

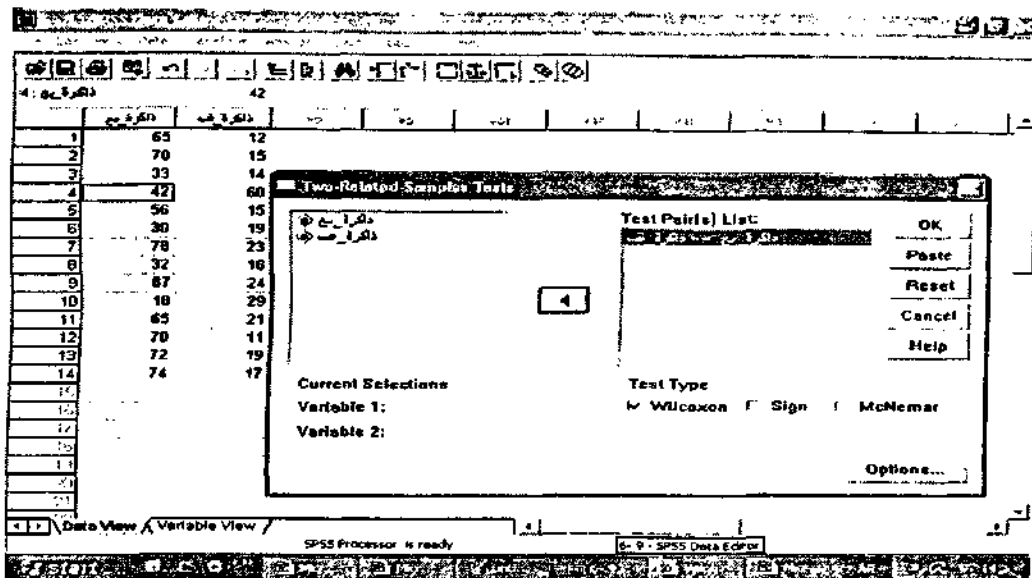


الخطوة الثالثة : نضغط على سطر الأوامر *analyze* ثم الأمر الفرعي *nonparametric tests* ثم الأمر الفرعي *related samples... 2*، كما بالشكل :

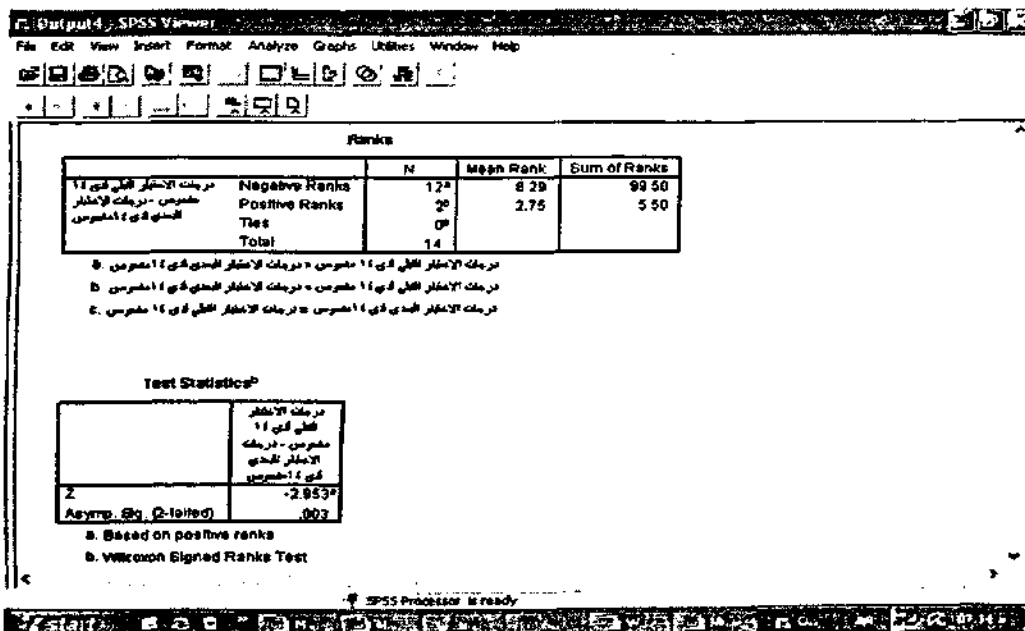


الخطوة الرابعة : سيظهر مربع حوار كما بالشكل نحدد المتغير الذي متوسطه (ذاكرة_بع) و ذلك بالضغط عليه و هو موجود في يسار المربع العلوي و سنجد أنه بمجرد الضغط على هذا المتغير سيتم كتابته أمام *variable 1* الموجود في الجزء الأيسر السفلي من مربع الحوار ، كرر نفس العملية على المتغير الثاني ، لاحظ أيضاً أنه قبل تنفيذ إحدى هاتين العمليتين أو كليهما يكون شكل سهم إدخال المتغيرات باهت و لكن

بعد تنفيذ هاتين العمليتين سيصبح السهم نشطاً بما يعنى أنه مهياً للعمل و بذلك يتم إدخال المتغيرين (ذاكرة_بع ذاكرة_قب) على هيئة زوج *pair* فى المربع المسمى *test pair(s) list* ، و سيظهر فى مربع الحوار عدة بدائل لابارامترية نختار منها *wilcoxon* (و هو الاختيار الافتراضى) كما بالشكل :



الخطوة الخامسة : بعد الضغط على الذرار *ok* نحصل على النتيجة الموضحة فى شاشة النتائج التالية :



مقارنة الطريقة اليدوية بطريقة SPSS :

طريقة SPSS	الطريقة اليدوية	
٩٩,٥	٩٩,٥	مجموع الرتب الموجبة
٥,٥	٥,٥	مجموع الرتب السالبة
٢,٩٥-	٢,٩٥	النسبة الحرجة (ذ)
الاختلاف في الإشارة يرجع إلى أن النسبة الحرجة يمكن حسابها سواء باستخدام مجموع الرتب الموجبة أو مجموع الرتب السالبة وفي الحالتين سيعطى نفس القيمة المطلقة و لكن بفارق الإشارة التي يمكن إهمالها وبالتالي فإن نتيجتى الطريقة اليدوية و طريقة SPSS يسيران في نفس الاتجاه		اختلاف الإشارة
منطقة الشك = ٠,٠٠٣ و هذا يعنى دلالة ١٧ ويلكوسون عند مستوى ٠,٠١ بما يتفق مع الحل اليدوى .	نسبة = ٢,٩٥ < ٢,٥٨ (دلالة الطرفين) عند مستوى ٠,٠١ إذا ١٧ ويلكوسون دالة عند مستوى ٠,٠١ .	الدلالة
رفض الفرض الذى تمت صياغته البرنامج التدريبي لا يسهم فى تنمية الذاكرة البصرية لدى التلاميذ عينة البحث .		الفرض المصاغ

تفسير النتيجة المتحصل عليها تربوياً:

تشير النتيجة إلى رفض الفرض الصفري " البرنامج التدريبي لا يسهم فى تنمية الذاكرة البصرية لدى التلاميذ عينة البحث" ، و من ثم قبول الفرض البديل " البرنامج التدريبي يسهم فى تنمية الذاكرة البصرية لدى التلاميذ عينة البحث" ، و بالتالى يمكن الاستفادة من أنشطة هذا البرنامج و محتوياته فى المراحل المبكرة من التعليم ، و كذلك فى مجال الفئات الخاصة سواء المتخلفين عقلياً أو ضعاف البصر أو ذوى صعوبات التعلم و الذين هم فى حاجة إلى هذا النوع من أنواع الذاكرة .

ملاحظة

أوضح كل من (زكريا الشربيني ، ٢٠٠١ ، ٢٨١ ؛ محسوب عبد القادر ، ٢٠٠٦ ، ٦٩) أنه فى حالة وجود رتب مكررة للفروق فإنه يفضل استخدام التقريب الاعتدالى لتوزيع ويلكوسون بغض النظر عن عدد البيانات .

ثانياً: تحليل التباين

analysis of variance

يهدف أسلوب تحليل التباين للتعرف على دلالة الفروق بين متوسطي مجموعتين أو متوسطات أكثر من مجموعتين على المتغير التابع و ذلك عن طريق تحليل تباين درجات المتغير التابع داخل كل مجموعة (التباين داخل المجموعات) ، و كذلك التباين بين المجموعات.

و في هذا الصدد يشير (vogt,2005,i) في قاموسه أن تحليل التباين بين المجموعات هو التباين المفسر *explained* بواسطة المعالجات التي تتعرض لها المجموعات، أما تحليل التباين داخل المجموعات يعنى تباين الخطأ أو التباين غير المفسر *unexplained* حيث الاختلافات هنا تكون بين الأفراد داخل كل مجموعة و لا يمكن تفسيرها بواسطة الفروق بين المعالجات التي تتعرض لها المجموعات .

متى أستخدام أسلوب تحليل التباين:

هناك بعض الشروط الواجب توافرها لكي أستخدام أسلوب تحليل التباين و هي نفس الشروط الخاصة باختبارات كالتالي:

- ١- في حالة وجود مجموعتين من البيانات أو أكثر.
- ٢- في حالة كون البيانات الخاصة بالمجموعتين (المجموعات) من النوع الفئري .
- ٣- في حالة اعتدالية توزيع بيانات المتغير التابع .
- ٤- في حالة وجود تجانس بين المجموعتين (المجموعات) الداخلة في التحليل .

لماذا لا أستخدام اختبارات بدلاً من تحليل التباين؟

في الحقيقة أنه يمكن استخدام اختبارات كبديل لتحليل التباين في حالة وجود مجموعتين فقط حيث في هذه الحالة و طالما هناك توافر في الشروط اللازمة لإجراء الاختبارين فإن كل منهما يعد مكافئاً للآخر ، بل و هناك علاقة رياضية تجمع بينهما وهي :

$$t = \frac{F}{F + 1} \quad \text{أو:} \quad F = t^2 \quad \text{..... (٢٤-٦) و (٢٥-٦)}$$

حيث ف هي الإحصاءة الخاصة بتحليل التباين في حالة وجود مجموعتين ، أما في حالة وجود أكثر من مجموعتين في هذه الحالة سيصبح من الصعب استخدام اختبارات لان اختبار ت يصلح للمقارنة بين متوسطي مجموعتين فقط مما سيجعلنا نجرى اختبارات أكثر من مرة وكلما زاد عدد المجموعات كلما زادت عدد المرات التي سنجرى فيها اختبار ت ، و في الواقع فانه إذا كان عدد المجموعات المطلوب التعرف على دلالة الفروق بين متوسطاتهم ن ، فإننا إذا استخدمنا اختبار ت فإننا سنجرى هذا الاختبار بين كل مجموعتين على حدة ، و سيكون عدد المرات التي سنجرى فيها اختبار ت $= 0,5 \times n \times (n-1)$ ، فإذا كان مثلاً عدد المجموعات ٣ فان عدد المرات التي سنجرى فيها اختبار ت $= 0,5 \times 3 \times (3-1) = 3$ ، وإذا كان مثلاً عدد المجموعات ٤ فان عدد المرات التي سنجرى فيها اختبار ت $= 0,5 \times 4 \times (4-1) = 6$ ، و هكذا مما سيمثل صعوبة حقيقية أضف إلى ذلك أن كل إجراء لهذا الاختبار سيتطلب التعرف على دلالاته الإحصائية الخاصة به ، و تفادياً لذلك نستخدم أسلوب تحليل التباين الذي يقوم بالتعرف على دلالة الفروق بين متوسطي (مجموعتين) أو متوسطات أكثر من مجموعتين في نفس الوقت و يقدم قيمة واحدة تعبر عن هذه الفروق ، كما أننا نقوم بالتعرف على الدلالة الإحصائية لهذه القيمة فقط ، كما يمتاز تحليل التباين بميزة أخرى و هي قدرته على التعرف على تأثير أكثر من متغير مستقل على متغير تابع واحد و هو ما يسمى بتحليل التباين العاملى تمييزاً له عن تحليل التباين البسيط الذي يهدف إلى التعرف على تأثير متغير مستقل واحد على متغير تابع واحد .

أنواع تحليل التباين:

١-- تحليل التباين الذي يحتوى على متغير تابع واحد فقط و يسمى تحليل التباين ذي المتغير التابع الواحد *analysis of variance (anova)* و يمكن تصنيفه إلى :

أ- من حيث عدد المجموعات الداخلة في التحليل :

(١) : تحليل التباين الذي يهدف إلى التعرف على دلالة الفروق بين مجموعتين فقط .

مثال : تحليل التباين الذى يهدف إلى التعرف على دلالة الفروق بين ذكاء الذكور و ذكاء الإناث .

(٢) -- تحليل التباين الذى يهدف إلى التعرف على دلالة الفروق بين أكثر من مجموعتين
مثال : تحليل التباين الذى يهدف إلى التعرف على دلالة الفروق بين الدافعية الدراسية
لثلاث مجموعات مثلاً (طلاب التعليم الثانوى الزراعى-طلاب التعليم الثانوى الصناعى-
طلاب التعليم الثانوى التجارى) .

ب- من حيث عدد المتغيرات المستقلة :

(١) : تحليل التباين الذى يهدف إلى التعرف على تأثير متغير مستقل واحد على متغير
تابع : و يسمى تحليل التباين البسيط أو تحليل التباين أحادى الاتجاه *one-way anova* ،
و كلمة أحادى لأنه يهتم بتأثير متغير مستقل واحد فقط على المتغير التابع ، و ينقسم
تحليل التباين أحادى الاتجاه إلى :

(١-أ) : تحليل التباين أحادى الاتجاه الذى يحتوى على مستويين فقط للمتغير المستقل :
مثال : تحليل التباين الذى يهدف إلى التعرف على دلالة الفروق بين ذكاء الذكور و ذكاء
الإناث ، فتحليل التباين هنا من نوع تحليل التباين أحادى الاتجاه لأنه يحتوى على
متغير مستقل واحد فقط هو النوع (ذكر-أنثى) ، كما أن المتغير المستقل يحتوى على
مستويين فقط هما (ذكر-أنثى) ، أما المتغير التابع فهو الذكاء .

(٢-ب) : تحليل التباين أحادى الاتجاه الذى يحتوى على ٣ مستويات للمتغير المستقل :
مثال : تحليل التباين الذى يهدف إلى التعرف على دلالة الفروق بين الدافعية الدراسية
لثلاث مجموعات مثلاً (طلاب التعليم الثانوى الزراعى-طلاب التعليم الثانوى الصناعى-
طلاب التعليم الثانوى التجارى) .

فالمتغير المستقل هنا هو نوع التعليم الثانوى (زراعى-صناعى-تجارى) و يسمى المتغير
المستقل هنا متغير مستقل ذى ثلاثة مستويات ، أما المتغير التابع فهو : الدافعية
الدراسية .

و هناك أنواع أخرى من تحليل التباين البسيط تحتوى على متغيرات مستقلة مصنفة إلى أكثر من ٣ مستويات و لكن المعاد يكون مستويين أو ثلاثة .

(٢) : تحليل التباين الذى يهدف إلى التعرف على تأثير أكثر من متغير مستقل على متغير تابع : و يسمى تحليل التباين العاىلى *factorial analysis of variance* ، و كلمة عامل هنا تعنى عدد المتغيرات المستقلة (العوامل) و المطلوب معرفة تأثيرها على المتغير التابع :

(٢-أ) : تحليل عاملى ذى النمط (٢×٢) : و يعنى ذلك أن التحليل العاىلى يتكون من متغيرين مستقلين فقط و كل متغير مستقل يحتوى على مستويين فقط ، و لكن يجب أن تعرف أن الرقم الأول هنا (٢) يشير إلى عدد مستويات المتغير المستقل الأول (٢) ، و الرقم الثانى (٢) يشير إلى عدد مستويات المتغير المستقل الثانى (٢) .

مثال : تحليل التباين الذى يهدف إلى التعرف على دلالة الفروق بين التحصيل الدراسى لأربع مجموعات (الطلاب الذكور المتخصصين علمياً -الطلاب الذكور المتخصصين أدبياً- الطالبات الإناث المتخصصات علمياً- الطالبات الإناث المتخصصات أدبياً) .

فالتغيران المستقلان هنا هما : التخصص (علمى-أدبى) ، و النوع (ذكر-أنثى) ، و كل منهما له مستويان فقط ، أما المتغير التابع فهو : التحصيل الدراسى ، و بالتالى يكون التحليل العاىلى من النوع (٢×٢) .

(٢-ب) : تحليل تباين عاملى من النوع (٣×٢) : يعنى ذلك أن التحليل العاىلى يتكون من متغيرين مستقلين المتغير الأول يتكون من مستويين و المتغير الثانى يتكون من ٣ مستويات .

مثال : تحليل التباين العاىلى الذى يهدف إلى التعرف على دلالة الفروق بين الذكاء الوجدانى لدى ٦ مجموعات (الذكور مرتفعى التحصيل -الذكور متوسطى التحصيل- الذكور منخفضى التحصيل -الإناث مرتفعات التحصيل- الإناث متوسطات التحصيل- الإناث منخفضات التحصيل) .

هذا النوع من تحليل التباين العاملي يحتوى أيضاً على متغيرين مستقلين هما النوع و التحصيل ، و المتغير المستقل الأول النوع يحتوى على مستويين (ذكر-أنثى)، أما المتغير المستقل الثانى التحصيل فيحتوى على ٣ مستويات (مرتفع-متوسط-منخفض) .

٢- تحليل التباين الذى يحتوى على أكثر من متغير تابع : و يسمى تحليل التباين المتعدد *multiple analysis of variance (manova)* ، و لكننا سنكتفى هنا بتحليل التباين الذى

يحتوى على متغير تابع واحد نظراً لشيوع استخدامه فى البحوث التربوية و النفسية .

٣- تحليل التباين ذى القياسات المتكررة *repeated measures* : الانواع السابقة من تحليل التباين يمكن درجها تحت ما يسمى القياسات المستقلة أى استقلال المجموعات الداخلة فى التحليل ، و لكن هناك نوع من تحليل التباين تكون فيه المجموعات مرتبطة أى نفس المفحوصين فى كل مجموعة و لكن (يكرر عليهم القياس) فى ظرف تجريبي مختلف و هو ما يسمى بالقياسات المتكررة .

المقارنات البعدية : *Post Hoc Multiple Comparisons* :

إذا كان هناك مجموعتان فقط فى تحليل التباين و كانت نسبة ف دالة إحصائية فان الفرق بين المتوسطين يمكن إرجاعه مباشرة إلى اختلاف المجموعتين عن بعضهما البعض ، و لكن إذا كان هناك ثلاث مجموعات و كانت نسبة ف دالة فان السؤال الذى يسترعى الانتباه ما هو الفرق المسئول عن وجود دلالة إحصائية لقيمة ف هل الفرق بين المجموعة الأولى و الثانية أم المجموعة الأولى و الثالثة أم المجموعة الثانية و الثالثة ، و على ذلك نحتاج فى حالة وجود أكثر من مجموعتين إلى إجراء ما يسمى بالمقارنات البعدية لمعرفة الفرق الثنائى أو أكثر الذى أسهم فى وجود دلالة لقيمة ف ، و فى الواقع هناك أساليب كثيرة تستخدم للتعرف على المقارنات البعدية منها اختبار توكى *Tukey* و هو يتشابه إلى حد كبير مع اختبار آخر للمقارنات المتعددة يسمى اختبار ستودنت -نيومان-كيولز *Student-Newman-Keules (SNK)* و فيما يلى أوجه الشبه و الاختلاف بين الاختبارين:

توكي	ستيودنت-نيومان-كيولز (S-N-K)
١- يتم ترتيب متوسطات المجموعات تصاعدياً	- يتم ترتيب متوسطات المجموعات تصاعدياً
يتم معرفة الفرق بين أكبر متوسط وأصغر متوسط أولاً	يتم معرفة الفرق بين أكبر متوسط وأصغر متوسط أولاً
يتم قسمة هذا الفرق على الخطأ المعياري لمتوسط المربعات داخل المجموعات .	يتم قسمة هذا الفرق على الخطأ المعياري لمتوسط المربعات داخل المجموعات .
القيمة الناتجة تسمى بالفرق الملاحظ	القيمة الناتجة تسمى بالفرق الملاحظ
القيمة الحرجة للفرق ثابتة عند أى مقارنة ثنائية و هي تساوى القيمة الجدولية المأخوذة من جدول توزيع المدى العياري عند درجات حرية تساوى عدد كل المتوسطات للبيسط و (عدد الأفراد-عدد المتوسطات للعمود) .	القيمة الحرجة للفرق تختلف باختلاف المتوسطين الذين سيتم المقارنة بينهم . و يرجع الاختلاف إلى اختلاف درجات الحرية الخاصة بالبيسط (و بالتالى اختلاف القيمة الحرجة) فإذا قارنا بين متوسطين متتالين تكون درجة الحرية للبيسط = ٢ ، وإذا قارنا بين متوسطين غير متتالين تكون درجة الحرية للبيسط تساوى عدد كل المتوسطات الداخلة فى مدى الفرق فمثلاً عند مقارنة ٢م = ٧,٨٣ و ١م = ٣,٥ و كان هناك متوسط ثالث محصور بينهما هو ٣م = ٢,٥ و بذلك نجد أن درجة حرية المتوسطات للفرق ٢م-١م = ٣ أى (٢م ، ٣م ، ١م)
إذا كان الفرق الملاحظ دال ، نستكمل اختبار باقى الفروق ، و ذلك بمعرفة الفرق بين أكبر متوسط و المتوسط التالى فى الصغر ثم استكمال باقى الخطوات السابقة ، أما إذا كان الفرق غير دال فلا يوجد أى داعى لتكملة الاختبار لان كل الفروق الباقية ستكون حتماً غير دالة .	إذا كان الفرق الملاحظ دال ، نستكمل اختبار باقى الفروق ، و ذلك بمعرفة الفرق بين أكبر متوسط و المتوسط التالى فى الصغر ثم استكمال باقى الخطوات السابقة ، أما إذا كان الفرق غير دال فلا يوجد أى داعى لتكملة الاختبار لان كل الفروق الباقية ستكون حتماً غير دالة .
يتحكم فى خطأ التجربة فى كل المقارنات الثنائية مرة واحدة.	يتحكم فى خطأ التجربة لكل مقارنة بصورة مستقلة عن باقى المقارنات الثنائية .
يجعل احتمالية الوقوع فى النوع الأول من الخطأ (خطأ ألفا) لا يزيد عن ٠,٠٥ .	يمكن أن يزيد احتمالية الوقوع فى النوع الأول من الخطأ (خطأ ألفا) على ٠,٠٥ .

و لذلك إذا تأملنا الجدول السابق نجد أن خطوات إجراء اختبار توكي هي نفسها خطوات إجراء اختبار S-N-K مع اختلاف القيمة الحرجة ، كما أن اختبار توكي يمتلك مزايا تجعل من الفضل استخدامه ، و لذلك يسمى اختبار توكي اختبار توكي للفرق الدال الموثوق به *Tukey's Honestly Significant Difference Test (HSD)* ، و ينبغى معرفة

أن إجراء المقارنات البعدية و منها اختبار توكي يتم إجراؤه فى حالة وجود دلالة إحصائية لقيمة ف و فى حالة وجود أكثر من مجموعتين فى تحليل التباين أحادى الاتجاه (أى وجود أكثر من مستويين للمتغير المستقل) .

و سيتضح ذلك من ثنايا الأمثلة التالية التى سيتم عرضها .

تحليل التباين أحادى الاتجاه : one-way anova :

مثال (٦-١) : قام باحث بدراسة هدفها التعرف على أثر النوع (ذكر-أنثى) على دافعية التلاميذ فقام باختيار مجموعة من الطالبات و مجموعة من الطلاب و قام بقياس الدافعية الدراسية عليهم فحصل على البيانات التالية :

درجات الطالبات	١٤-٩-٨-١٠-١١-٨-٧-٩-١٠-٩-١١-١٤
درجات الطلاب	٢٣-٢٤-٢٥-٢٠-١٩-٢٣-٢٢-٢٠-٢٠-١٩-٢١-١٩-٢٢

و المطلوب اختبار الفرض البحثى : توجد فروق ذات دلالة بين متوسطى الذكور و الإناث فى الدافعية الدراسية .

إننا أمام حالة فيها متغير مستقل واحد هو النوع و الذى له مستويان (ذكر-أنثى) و متغير تابع واحد هو : الدافعية الدراسية و من ثم يمكن إجراء تحليل التباين أحادى الاتجاه ذى المستويين بعد التحقق من الافتراضات كالتالى :

الشرط الأول: يوجد مجموعتين من البيانات ، الشرط الثانى : بيانات المتغير التابع من النوع الفترى، الشرط الثالث :معامل الالتواء لبيانات المجموعتين هما لمجموعة الذكور (٠,٨٤٢) ، و لمجموعة الاناث (٠,٥٤٤) و بذلك نجد شرط الاعتدالية محقق ، الشرط الرابع : يتم التحقق من شرط التجانس كالتالى: تباين مجموعة الذكور = ٤,٩١ ، تباين مجموعة الاناث = ٤,١٣ ، إذا فـ $F_{\text{محسوبة}} = 9,04 / 4,91 = 1,84$ ، و بالبحث فى جدول فـ $F_{\text{جدول}} (0,05)$ عن قيمة ف الجدولية عند (١٣) للصف ، (٢) للعمود نجد أن فـ $F_{\text{جدول}} (0,05)$ الجدولية تقع بين (٠,٧٩ و ٠,٧٣) ، مما يشير إلى تحقق شرط التجانس ، و من ثم يمكننا إجراء أسلوب تحليل التباين أحادى الاتجاه كالتالى :

الطريقة اليدوية : (الطريقة اليدوية التي يتم استخدامها تصلح في حالة المجموعات المتساوية في عدد بياناتها وكذلك غير المتساوية) .

الخطوة الأولى : نوجد المجموع الكلى للمربعات: و هو يساوى مجموع مربعات انحرافات كل درجة في المجموعتين (س) عن المتوسط العام لجميع الدرجات في المجموعتين معاً

$$(م) \text{ أى أن : } \text{المجموع الكلى للمربعات} = \text{مج(س-م)}^2 \dots\dots (٢٦-٦)$$

متوسط المجموعة الأولى (م) = ١٠ ، متوسط المجموعة الثانية (م) = ٢١,١٤ ، ١٦ = م

تدريب

أثبت قيم المتوسطات السابقة

$$\begin{aligned} \text{إذا : المجموع الكلى للمربعات} = \text{مج (س-م)}^2 &= (١٦-٨)^2 + (١٦-٩)^2 + (١٦-١٤)^2 \\ &+ (١٦-١١)^2 + (١٦-١٠)^2 + (١٦-٨)^2 + (١٦-٧)^2 + (١٦-٩)^2 + (١٦-١٠)^2 + (١٦-٩)^2 \\ &+ (١٦-١٤)^2 + (١٦-٢٢)^2 + (١٦-١٩)^2 + (١٦-١٩)^2 + (١٦-٢١)^2 + (١٦-١٩)^2 + (١٦-٢٠)^2 \\ &+ (١٦-٢٠)^2 + (١٦-٢٢)^2 + (١٦-٢٣)^2 + (١٦-١٩)^2 + (١٦-٢٠)^2 + (١٦-٢٥)^2 + (١٦-٢٤)^2 + (١٦-٢٣)^2 \\ &= ٩١٠ \end{aligned}$$

إذا المجموع الكلى للمربعات = ٩١٠ .

الخطوة الثانية : نوجد مجموع المربعات بين المجموعات و هو يساوى مجموع حواصل ضرب عدد كل مجموعة في مربع انحراف متوسط المجموعة عن المتوسط العام للمجموعتين معاً

$$\text{مجموع المربعات بين المجموعات} = \sum (م-١) + \sum (م-٢) \dots\dots (٢٧-٦)$$

حيث م : متوسط المجموعتين معاً ، ن_١ ، م_١ : عدد بيانات و متوسط المجموعة الأولى ، ن_٢ ، م_٢ : عدد بيانات و متوسط المجموعة الثانية .

$$\text{ن}_١ = ١٢ ، \text{م}_١ = ١٠ ، \text{ن}_٢ = ١٤ ، \text{م}_٢ = ٢١,١٤ ، ١٦ = م$$

$$\begin{aligned} \text{إذا مجموع المربعات بين المجموعات} &= ١٢ \times (١٦-١٠)^2 + ١٤ \times (١٦-٢١,١٤)^2 \\ &= ٨٠١,٨٧ \end{aligned}$$

الخطوة الثالثة : إيجاد مجموع الربعات داخل المجموعات و هو يساوى مجموع مربعات انحرافات درجات كل مجموعة عن متوسط المجموعة .

مجموع المربعات داخل المجموعات = $\sum (s_i - m)^2$ + $\sum (s_i - m)^2$ (٢٨-٦)
حيث s_i : ترمز إلى أى درجة فى المجموعة الأولى ، m : ترمز إلى أى درجة فى المجموعة الثانية .

$$\begin{aligned} & \text{مجموع الربعات داخل المجموعات} = \sum (10-11)^2 + \sum (10-14)^2 + \sum (10-9)^2 + \sum (10-8)^2 \\ & + \sum (10-10)^2 + \sum (10-7)^2 + \sum (10-8)^2 + \sum (10-9)^2 + \sum (10-11)^2 + \sum (10-14)^2 \\ & + \sum (21,14-22)^2 + \sum (21,14-19)^2 + \sum (21,14-19)^2 + \sum (21,14-19)^2 + \sum (21,14-21)^2 + \sum (21,14-19)^2 \\ & + \sum (21,14-20)^2 + \sum (21,14-20)^2 + \sum (21,14-19)^2 + \sum (21,14-23)^2 + \sum (21,14-22)^2 + \sum (21,14-20)^2 + \sum (21,14-19)^2 \\ & 107,71 = \sum (21,14-23)^2 + \sum (21,14-24)^2 + \sum (21,14-25)^2 \\ & \text{إذا : مجموع الربعات داخل المجموعات} = 107,71 . \end{aligned}$$

ملاحظة

و للتأكيد نجد أن :

مجموع الربعات الكلى = مجموع الربعات بين المجموعات + مجموع الربعات داخل المجموعات .. (٢٩-٦)
أى أن : مجموع الربعات الكلى (٩١٠) = مجموع الربعات بين المجموعات (٨٠١,٨٧) +
مجموع الربعات داخل المجموعات (١٠٧,٧١) و إن كانت هناك فروق طفيفة فهى نتيجة التقريب

الخطوة الرابعة: نوجد التباين بين المجموعات (أى متوسط الربعات بين المجموعات) و هو يساوى مجموع الربعات بين المجموعات مقسوماً على درجات الحرية بين المجموعات و التى تساوى (عدد المجموعات-١) .

$$\begin{aligned} & \text{التباين بين المجموعات} = \frac{\text{مجموع المربعات بين المجموعات}}{\text{عدد المجموعات} - 1} \\ & \text{التباين بين المجموعات} = \frac{801,87}{1-2} = 801,87 \end{aligned}$$

الخطوة الخامسة: نوجد التباين داخل المجموعات (أى متوسط المربعات داخل المجموعات ، و يسمى أيضا تباين الخطأ) و هو يساوى مجموع المربعات داخل المجموعات مقسوماً على درجات الحرية داخل المجموعات و التى تساوى (عدد الأفراد-عدد المجموعات) .

$$\begin{aligned} \text{التباين داخل المجموعات} &= \frac{\text{مجموع المربعات داخل المجموعات}}{\text{عدد الأفراد} - \text{عدد المجموعات}} \\ &= \frac{107,71}{2-26} = 4,49 \end{aligned}$$

الخطوة السادسة: نوجد التباين الكلى و هو يساوى مجموع المربعات الكلية مقسوماً على درجات الحرية الكلية و التى تساوى (عدد الأفراد - 1) .

$$\begin{aligned} \text{التباين الكلى} &= \frac{\text{مجموع المربعات الكلية}}{\text{عدد الأفراد} - 1} \\ &= \frac{910}{1-26} = 36,4 \end{aligned}$$

الخطوة السابعة: نوجد النسبة الفائية (ف) من القانون التالى :

$$\begin{aligned} \text{ف} &= \frac{\text{التباين بين المجموعات}}{\text{التباين داخل المجموعات}} \\ &= \frac{801,87}{4,49} = 178,59 \end{aligned}$$

استخدام SPSS :

الخطوة الأولى : تحديد خصائص المتغيرين المطلوب معالجتهما إحصائياً ، و ذلك بفتح شاشة *variable view* و تحديد هذه الخصائص من خلال الجدول التالى و الموضح أيضاً بالشاشة كالتالى:

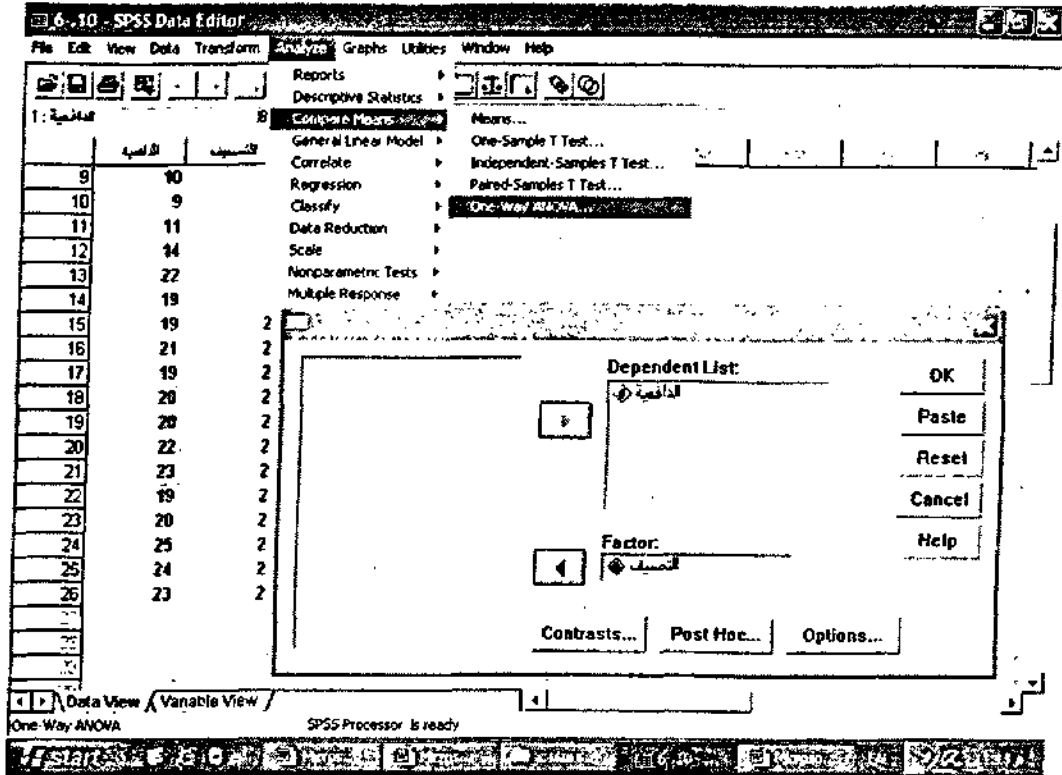
الاسم	النوع	حجم التغير	المواضع العشرية	بطاقة المتغير	الأكواد	القيم المفقودة	عرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
الدافعية	رقمي	٨	٠	درجات ٢٦ مفحوص في الدافعية الدراسية بالثانوية العامة	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	متدرج
التصنيف	رقمي	٨	٠	تصنيف المفحوصين (١) ذكور (٢) إناث	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	متدرج

Name	Type	Width	Decim	Label	Values	Missing	Columns	Align	Measure
الدافعية	Numeric	8	0	درجات ٢٦ مفحوص في الدافعية الدراسية بالثانوية العامة	None	None	8	Right	Scale
التصنيف	Numeric	8	0	تصنيف المفحوصين (١) ذكور (٢) إناث	1, 2	None	8	Right	Scale

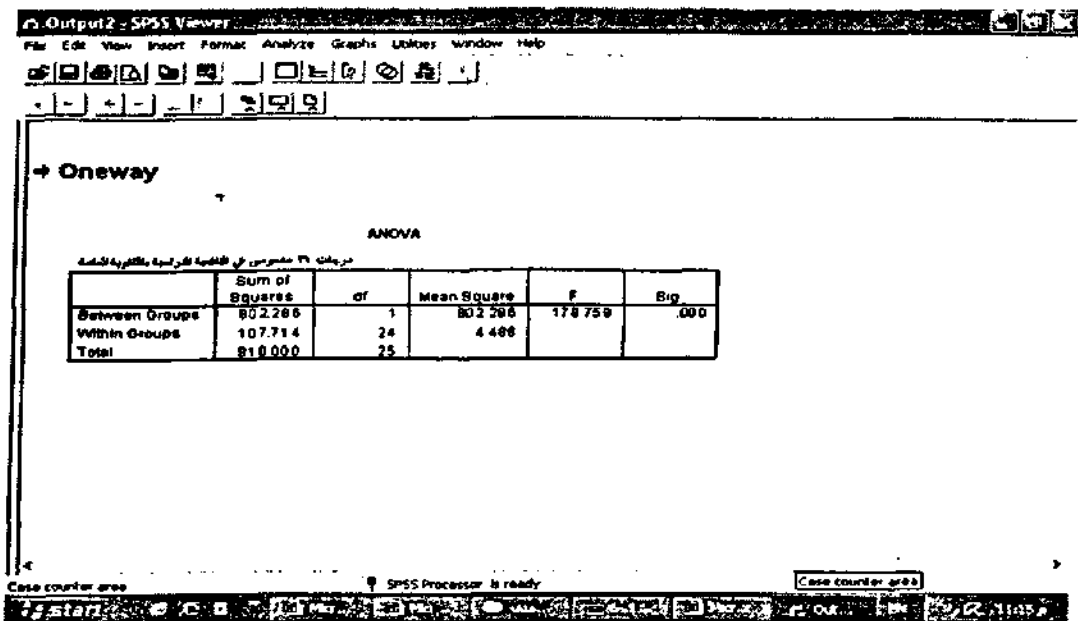
الخطوة الثانية : يتم الانتقال إلى شاشة *data view* لتدوين بيانات المتغيرين (الدافعية)، (التصنيف) كما بالشكل :

الدافعية	التصنيف
10	1
8	1
11	1
14	1
12	1
13	2
22	2
19	2
21	2
17	2
20	2
19	2
22	2
23	2
19	2
20	2
25	2
24	2
23	2

الخطوة الثالثة : من سطر الأوامر *analyze* نختار الأمر الفرعي *compare means* ثم الأمر الفرعي *one-way anova* ، ندخل المتغير الدافعية إلى المربع المسمى *dependent list* ، والمتغير (التصنيف) إلى المستطيل الصغير المسمى *factor*: كما بالشكل :



الخطوة الرابعة : بعد الضغط على الزر *ok* نحصل على النتيجة الموضحة في شاشة النتائج التالية :



مقارنة الطريقة اليدوية بطريقة SPSS :

طريقة SPSS	الطريقة اليدوية	
٨٠٢,٢٨٥	٨٠١,٨٧	مجموع المربعات بين المجموعات
١	١	درجات الحرية بين المجموعات
١٠٧,٧١	١٠٧,٧١	مجموع المربعات داخل المجموعات
٢٤	٢٤	درجات الحرية داخل المجموعات
٩١٠	٩١٠	المجموع الكلى للمربعات
٢٥	٢٥	درجات الحرية الكلية
١٧٨,٧٦	١٧٨,٥٩	ف
منطقة الشك = ٠,٠٠٠ و بالتالى نجد أن ف دالة عند مستوى ٠,٠١ ، بما يتفق مع الحل اليدوى .	فحصية (١٧٨,٥٩) < فحصية (٧,٨٢) مستوى دلالة ٠,٠١ و بذلك نجد أن ف دالة إحصائية عند مستوى ٠,٠١ .	الدالة
و بذلك نجد النتائج تشير فى الطريقتين فى نفس الاتجاه		
قبول الفرض الذى تمت صياغته توجد فروق ذات دلالة بين متوسطى الذكور والإناث فى الدافعية الدراسية .		الفرض المصاغ

و يمكن تلخيص النتائج السابقة في الجدول التالي:

مصدر التباين	مجموع المربعات	درجات الحرية	التباين	النسبة 'فائنية'	الدلالة
بين المجموعات	٨٠٢,٢٨٥	١	٨٠٢,٢٨٥	١٧٨,٧٦	٠,٠١
داخل المجموعات	١٠٧,٧١	٢٤	٤,٤٩		

حجم تأثير المتغير المستقل :

في الواقع هناك طرق عديدة لحساب حجم التأثير في حالة تحليل التباين أحادي الاتجاه و من هذه الطرق من يأتي عن طريق حساب نسبة التباين المفسر في المتغير التابع و الذي يرجع إلى تأثير المتغير المستقل و يأتي عن طريق:

$$\text{حجم التأثير (مربع إيتا)} = \frac{\text{مجموع المربعات بين المجموعات}}{\text{المجموع الكلي للمربعات}} \dots (٦-٣٤)$$

$$\text{حجم التأثير (مربع إيتا)} = \frac{٨٠٢,٢٨٥}{٩١٠} = ٠,٨٨$$

و طبقاً لمحك *cohen* الذي تم عرضه سابقاً نجد أن حجم التأثير كبير لأن مجموع المربعات بين المجموعات يفسر ما يقرب ٨٨٪ من تباين المتغير التابع .

تفسير النتيجة المتحصل عليها تريبوياً: تشير النتيجة إلى رفض الفرض الصفري و قبول الفرض البديل " توجد فروق ذات دلالة بين متوسطى الذكور و الإناث في الدافعية الدراسية" ، و هذه الفروق طالما دالة فهي لصالح المتوسط الأكبر بالطبع "متوسط درجات الإناث" و بالتالى فالنتيجة تقول أن دافعية الإناث للدراسة أعلى من الذكور و يمكن تفسير ذلك بأن اهتمامات الأنثى من حيث التنوع أقل من الذكور ، و على ذلك فتركيز الأنثى (البنت) يكون منصباً أكثر على الدراسة حيث تعطى معظم وقتها للدراسة بعكس الذكر " الولد" الذى يشغل فراغه بالعديد بالميلول و الاهتمامات قد يكون منها الدراسة ، كما أن البنت تسعى إلى إثبات ذاتها فى المجتمع من خلال الدراسة .

مثال (٦-١١) : قام باحث بدراسة هدفها التعرف على أثر كل من استراتيجيات التسميع و استراتيجيات التخيل و استراتيجيات التنظيم على تذكر المثيرات المرئية فقام باختيار ثلاث مجموعات متكافئة إحداها استخدمت استراتيجيات التسميع و كان عددها ٤

مفحوصين (المجموعة ١) ، و الثانية استخدمت استراتيجية التخيل و كان عددها ٦
مفحوصين (المجموعة ٢) و الثالثة استخدمت استراتيجية التنظيم و كان عددها ٤
مفحوصين (المجموعة ٣) و فى نهاية التجربة قام الباحث بتطبيق اختبار التذكر
فحصل على البيانات التالية :

المجموعة ١	٢-٣-٥-٤
المجموعة ٢	٩-٨-٦-٨-٧-٩
المجموعة ٣	٤-٣-١-٢

و المطلوب اختبار الفرض البحثى : يختلف المفحوصين فى القدرة على التذكر باختلاف
الاستراتيجية المستخدمة (التسميع-التخيل-التنظيم) .

إننا أمام حالة فيها متغير مستقل واحد و هو المعالجة التجريبية و الذى له ٣ مستويات
(استراتيجية التسميع-استراتيجية التخيل-استراتيجية التنظيم) و متغير تابع واحد هو
: تذكر المثيرات المرئية و من ثم يمكن إجراء تحليل التباين أحادى الاتجاه ذى الثلاث
مستويات (و لقد اخترنا أعداداً قليلة لفرض التوضيح و الشرح و يرتبط بذلك افتراضنا
بتحقق شروط تحليل التباين) .

و من ثم يمكننا إجراء أسلوب تحليل التباين أحادى الاتجاه كالتالى:
الطريقة اليدوية :

الخطوة الأولى : نوجد المجموع الكلى للمربعات : و هو يساوى مجموع مربعات انحرافات
كل درجة فى المجموعات (س) عن المتوسط العام لجميع الدرجات فى المجموعات (م) .
متوسط المجموعة الأولى (م_١) = ٣,٥ ، متوسط المجموعة الثانية (م_٢) = ٧,٨٣ ، متوسط
المجموعة الثالثة (م_٣) = ٢,٥ ، ٥,٠٧ = م .

تدريب

توصل إلى قيم المتوسطات السابقة بنفسك

إذا : المجموع الكلى للمربعات = مج (س- م) = (٥,٠٧-٤) + (٥,٠٧-٥) + (٥,٠٧-٣) +
(٥,٠٧-٢) + (٥,٠٧-٩) + (٥,٠٧-٧) + (٥,٠٧-٨) + (٥,٠٧-٦) + (٥,٠٧-٨) + (٥,٠٧-٩) +
(٥,٠٧-٢) + (٥,٠٧-٣) + (٥,٠٧-١) + (٥,٠٧-٢) + (٥,٠٧-٤) = ٩٨,٩٣

إذا المجموع الكلى للمربعات = ٩٨,٩٣ .

الخطوة الثانية : نوجد مجموع المربعات بين المجموعات و هو يساوى مجموع حواصل ضرب عدد كل مجموعة فى مربع انحراف متوسط المجموعة عن المتوسط العام للمجموعات

مجموع المربعات بين المجموعات = $\sum (m_i - \bar{m})^2 n_i + \sum (m_j - \bar{m})^2 n_j$ و هو مشتق من القانون (٦-٢٧) .

حيث : \bar{m} متوسط المجموعات ، n_i ، m_i ، عدد بيانات و متوسط المجموعة الأولى ، n_j ، m_j عدد بيانات و متوسط المجموعة الثانية ، m عدد بيانات و متوسط المجموعة الثالثة .

$$n_1 = 4 , m_1 = 3.5 , n_2 = 6 , m_2 = 7.83 , n_3 = 4 , m_3 = 2.5 .$$

$$\text{إذا : مجموع المربعات بين المجموعات} = (5.07 - 3.5) \times 4 + (5.07 - 7.83) \times 6 + (5.07 - 2.5) \times 4 = 81.98$$

الخطوة الثالثة إيجاد مجموع المربعات داخل المجموعات و هو يساوى مجموع مربعات انحرافات درجات كل مجموعة عن متوسط المجموعة .

مجموع المربعات داخل المجموعات = $\sum (s_i - \bar{s})^2 n_i + \sum (s_j - \bar{s})^2 n_j + \sum (s_k - \bar{s})^2 n_k$ حيث : s_i ترمز إلى أى درجة فى المجموعة الأولى ، s_j ترمز إلى أى درجة فى المجموعة الثانية ، s_k ترمز إلى أى درجة فى المجموعة الثالثة .

$$\text{مجموع المربعات داخل المجموعات} = (3.5 - 4)^2 + (3.5 - 3)^2 + (3.5 - 2)^2 + (3.5 - 1)^2 + (7.83 - 6)^2 + (7.83 - 8)^2 + (7.83 - 7)^2 + (7.83 - 9)^2 + (2.5 - 1)^2 + (2.5 - 2)^2 + (2.5 - 3)^2 + (2.5 - 4)^2 = 16.83$$

إذا : مجموع المربعات داخل المجموعات = ١٦,٨٣ .

و للتأكيد نجد أن : مجموع المربعات بين المجموعات (٨١,٩٨) + مجموع المربعات داخل المجموعات (١٦,٨٣) = ٩٨,٨١ و هى نفس قيمة المجموع الكلى للمربعات مع التقريب

الخطوة الرابعة: نوجد التباين بين المجموعات (أى متوسط المربعات بين المجموعات) و هو يساوى مجموع المربعات بين المجموعات مقسوماً على درجات الحرية بين المجموعات و التى تساوى (عدد المجموعات - ١) .

$$\text{التباين بين المجموعات} = \frac{\text{مجموع المربعات بين المجموعات}}{\text{عدد المجموعات} - 1} = \frac{81,98}{1-3} = 40,99$$

الخطوة الخامسة: نوجد التباين داخل المجموعات (أى متوسط المربعات داخل المجموعات ، و يسمى أيضاً تباين الخطأ) و هو يساوى مجموع المربعات داخل المجموعات مقسوماً على درجات الحرية داخل المجموعات و التى تساوى (عدد الأفراد - عدد المجموعات) .

$$\text{التباين داخل المجموعات} = \frac{\text{مجموع المربعات داخل المجموعات}}{\text{عدد الأفراد} - \text{عدد المجموعات}} = \frac{16,83}{3-14} = 1,53$$

الخطوة السادسة نوجد النسبة الفائية (ف) من القانون التالى :

$$F = \frac{\text{التباين بين المجموعات}}{\text{التباين داخل المجموعات}} = \frac{40,99}{1,53} = 26,79$$

المقارنات البعدية للنتيجة المتحصل عليها

سنرى فى الصفحات التالية أن "ف" دالة ، لذلك يتم إجراء المقارنات البعدية عن طريق اختبار توكى كما سبق وأوضحنا فى موضع سابق من هذا الفصل ، ويمكن فهم طريقة توكى فى إجراء المقارنات البعدية بين متوسطات الثلاث المجموعات الداخلة فى التحليل (م) متوسط درجات مجموعة استراتيجية التسميع = 3,5 ، م ، متوسط درجات مجموعة استراتيجية التخيل = 7,83 . م ، متوسط درجات مجموعة استراتيجية التنظيم = 2,5 و التى فيها أعداد المجموعات غير متساوية (متوسطات غير موزونة) من خلال الجدول التالى

متوسطات المجموعات الثلاث تصاعدياً	م ، متوسط مجموعة استراتيجية التنظيم = 2,5	م ، متوسط مجموعة استراتيجية التسميع = 3,5	م ، متوسط مجموعة استراتيجية التخيل = 7,83
م ، متوسط مجموعة استراتيجية التنظيم = 2,5	—	3	3
	—	1	5,33
		1,71	9,14
		3,82	3,82
		0,05	0,05
م ، متوسط مجموعة استراتيجية التسميع = 3,5		—	3
		—	4,33
			7,42
			3,82
			0,05
م ، متوسط مجموعة استراتيجية التخيل = 7,83			—

• حيث أن الرقم الأول في كل مربع يشير إلى درجة حرية المتوسطات و هو دائماً يساوي ٣ عند أى مقارنة ثنائية ، الرقم الثانى يشير إلى الفرق بين كل متوسطين مثنى مثنى .
الرقم الثالث يشير إلى ق ، وهى القيمة الملاحظة المحسوبة للفرق بين كل متوسطين و تأتى من القانون:

$$Q = \frac{\text{الفرق بين أى متوسطين}}{\text{تباين الخطأ} / \text{ن}} \quad \text{..... (٦-٣٥)}$$

حيث تباين الخطأ = ١,٥٣ ، ن: تشير إلى عدد أفراد كل مجموعة ، ويتم استبدال ن بالوسط التوافقى فى حالة المتوسطات غير الموزونة (أى المجموعات غير المتساوية) ، و يمكن حسابه من القانون

$$\text{الوسط التوافقى للمجموعات غير المتساوية (ن١، ن٢، ن٣)} = \frac{\text{عدد المجموعات}}{\text{ن١/١ + ن٢/١ + ن٣/١}} \quad \text{..... (٦-٣٦)}$$

$$Q = \frac{3}{4/1 + 6/1 + 4/1} = 1.5 \quad \text{الوسط التوافقى للمجموعات غير المتساوية (ن١، ن٢، ن٣)}$$

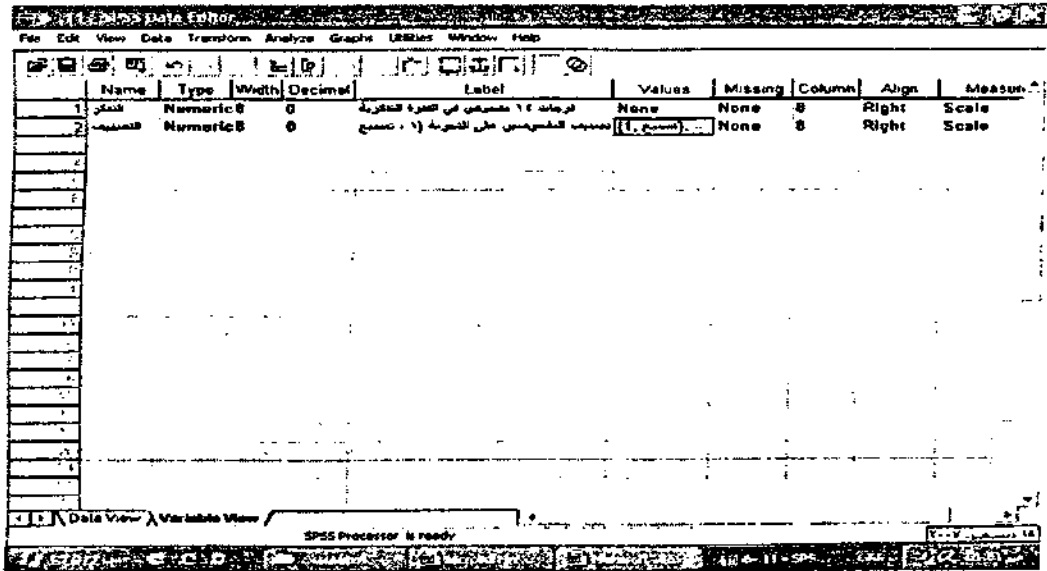
الرقم الرابع يشير إلى القيمة الحرجة الجدولية المأخوذة من جدول توزيع المدى المعيارى عند درجتى حرية للمتوسطات (الصف (٣) ، وتباين الخطأ (عمود (١١) . و هى دائماً تساوى ٣,٨٢ كما سبق و أوضحنا أن القيمة الحرجة لاختبار توكى ثابتة لكل المقارنات الثنائية ، الرقم الخامس يشير إلى مستوى الدلالة و هو ثابت لكل المقارنات إما ٠,٠١ أو ٠,٠٥ و يفضل فى هذه الحالة اختيار ٠,٠٥ .

وبمقارنة ق المحسوبة و ق الجدولية لكل الفروق نجد أن هناك فرقان دالان إحصائياً وهما الفرقان المشار إليهما بعلامة " * " و هذا الفرقان هما المسئولان عن وجود دلالة إحصائية لتأثير نوع الاستراتيجية على القدرة التذكرية لدى عينة التجربة .

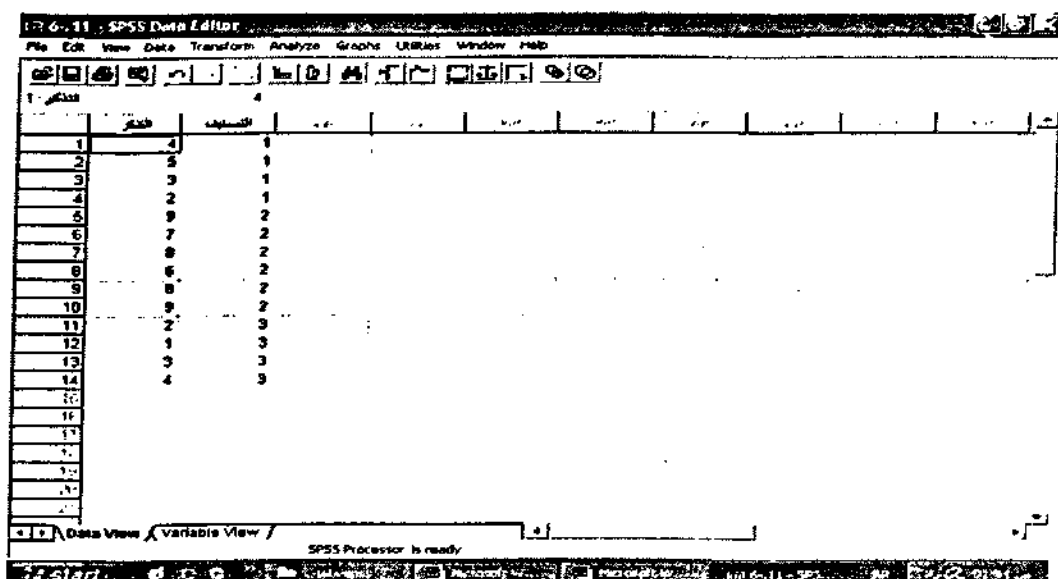
استخدام SPSS :

الخطوة الأولى : تحديد خصائص التغيرين المطلوب معالجتهما إحصائياً ، و ذلك بفتح شاشة *variable view* و تحديد هذه الخصائص من خلال الجدول التالي و الموضح أيضاً بالشاشة كالتالي:

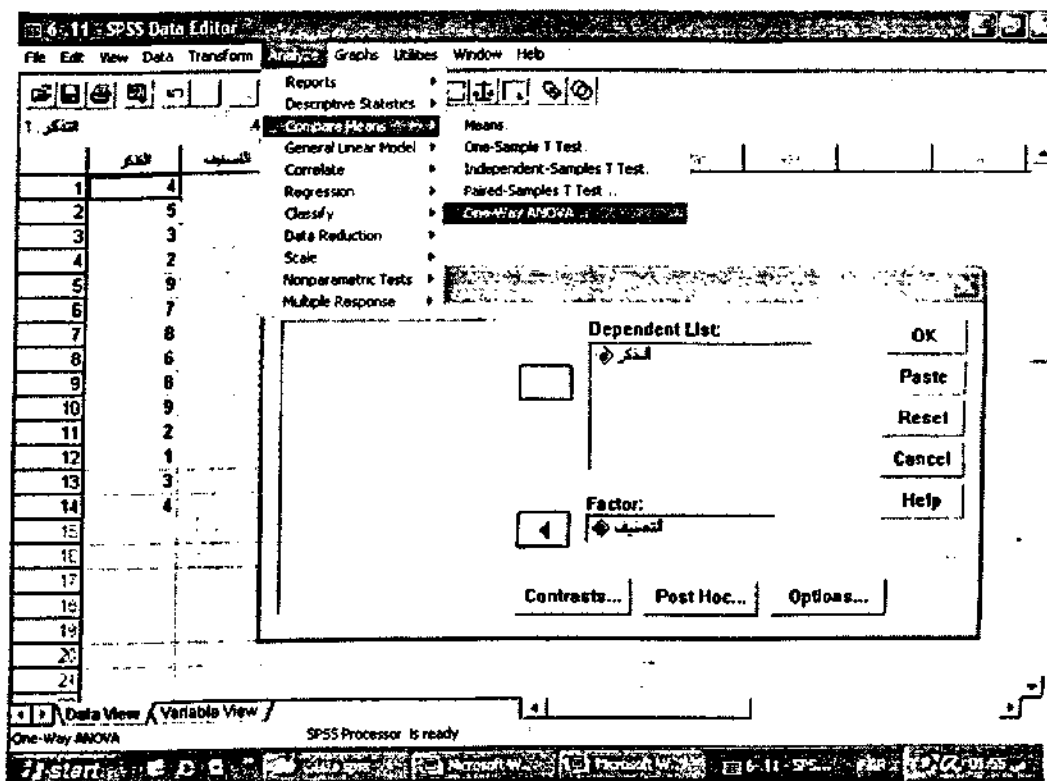
الاسم	النوع	حجم التغيير	المواضع العشرية	بطاقة التغيير	الأكواد	القيم المقبولة	عرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
التذكر	رقمي	٨	٠	درجات ١٤ مفحوص في الفترة التذكيرية	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	متدرج
التصنيف	رقمي	٨	٠	تصنيف الفحوصين على التجربة (١) تسميع، (٢)، تخيل، (٣)، تنظيم	(١)، تسميع، (٢)، تخيل، (٣)، تنظيم	لا يوجد	٨	يمين	متدرج



الخطوة الثانية : يتم الانتقال إلى شاشة *data view* لتدوين بيانات المتغيرين (التذكى)، (التصنيف) كما بالشكل :



الخطوة الثالثة : من سطر الأوامر *analyze* نختار الأمر الفرعي *compare means* ثم الأمر الفرعي *one-way anova* ، ندخل المتغير التذكر إلى المربع المسمى *dependent list* ، والمتغير (التصنيف) إلى المستطيل الصغير المسمى *factor*: كما بالشكل :



الخطوة الرابعة : بعد الضغط على الذرار *ok* نحصل على النتيجة الموضحة في الشاشة التالية :

SPSS Output - SPSS Viewer

File Edit View Insert Format Analyze Graphs Labeled Window Help

→ Oneway

ANOVA

درجات 12 محسوب في طريقة التكرارية

	Sum of Squares	df	Mean Square	F	Sig.
Between Groups	82.092	2	41.048	26.823	.000
Within Groups	16.833	11	1.530		
Total	98.925	13			

SPSS Processor is ready

المقارنات البعدية للنتيجة المتحصل عليها :

علمنا مما سبق كيفية إجراء المقارنات البعدية باستخدام اختبار توكي يدوياً ، ولكن على الباحث أن يعلم أن برنامج SPSS يمكنه إجراء عدد كبير جداً من الاختبارات التي تستخدم في المقارنات منها اختبار توكي *tukey* كالتالي:

١- اضغط على زر *post hoc...* الموجود في صندوق الحوار الموضح في الخطوة الثالثة

السابقة ستحصل على مربع الحوار الفرعي التالي:

One-Way ANOVA: Post Hoc Multiple Comparisons

Equal Variances Assumed

☐ LSD ☐ S-N-K ☐ Waller-Duncan

☐ Bonferroni ☐ Tukey

☐ Sidak ☐ Tukey's-b ☐ Dunnett

☐ Scheffe ☐ Duncan

☐ R-E-G-W F ☐ Hochberg's GT2

☐ R-E-G-W D ☐ Gabriel

Equal Variances Not Assumed

☐ Tamhane's T2 ☐ Dunnett's T3 ☐ Games-Howell ☐ Dunnett's C

Significance level: .05

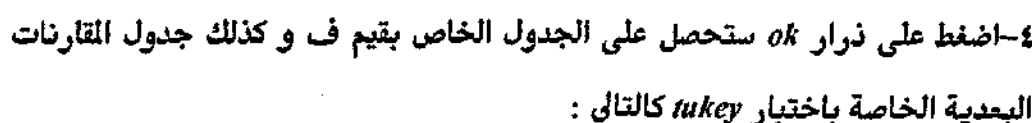
Continue Cancel Help

Factor:

Contrasts... Post Hoc... Options...

SPSS Processor is ready

٣-اضغط على زر *continue* لإخفاء هذا المربع و العودة إلى مربع الحوار الأصلي ، كما بالشكل:



مقارنة الطريقة اليدوية بطريقة SPSS :

طريقة SPSS	الطريقة اليدوية	
٨٢,٠٩	٨١,٩٨	مجموع المربعات بين المجموعات
٢	٢	درجات الحرية بين المجموعات
١٦,٨٣	١٦,٨٣	مجموع المربعات داخل المجموعات
١١	١١	درجات الحرية داخل المجموعات
٩٨,٩٣	٩٨,٩٣	المجموع الكلى للمربعات
١٣	١٣	درجات الحرية الكلية
٢٦,٨٢	٢٦,٧٩	ف
منطقة الشك = ٠,٠٠٠ و بالتالى نجد أن ف دالة عند مستوى ٠,٠١ ، بما يتفق مع الحل اليدوى .	فحص نسبة (٢٦,٧٩) < فحص جدولية (برماتجربة ٢ للسطر ١١ للعمود ١ مستوى دلالة ٠,٠١) (٧,٢١) و بذلك نجد أن ف دالة إحصائية عند مستوى ٠,٠١	الدالة
يلاحظ من الشاشة وجود فرقين دالين إحصائيا عند مستوى ٠,٠٥ هما • الفرق بين المتوسط الأكبر (٧,٨٣) و المتوسط الأصغر (٢,٥) (٥,٣٣) . • الفرق بين المتوسط الأكبر (٧,٨٣) و المتوسط التالى فى الصفر (٣,٥) (٤,٣٣) ، و هى نفس النتيجة التى تم التوصل إليها يدويا .	تم التوصل إلى وجود فرقين مسؤولين عن وجود دلالة إحصائية لإحصاءة (ف) : وهما : • الفرق بين المتوسط الأكبر (٧,٨٣) و المتوسط الأصغر (٢,٥) (٥,٣٣) • الفرق بين المتوسط الأكبر (٧,٨٣) و المتوسط التالى فى الصفر (٣,٥) (٤,٣٣)	المقارنات البعدية
و بذلك نجد أن الطريقتين يؤيدان إلى نفس النتيجة		
قبول الفرض الذى تمت صياغته يختلف الفحوصون فى القدرة على التذكر باختلاف الاستراتيجية المستخدمة (التسميع - التخيل - التنظيم)		الفرض المصاغ

تفسير النتيجة المتحصل عليها تربوياً: تشير النتيجة إلى رفض الفرض الصفري و قبول الفرض البديل " يختلف المفحوصين في القدرة على التذكر باختلاف الاستراتيجية المستخدمة (التسميع-التخيل-التنظيم) "، و جاءت نتيجة المقارنات البعدية لتشير إلى أن هذا الاختلاف سببه وجود فرقين ، أحدهما الفرق بين متوسطى درجات المجموعة التى استخدمت استراتيجيات التخيل و المجموعة التى استخدمت استراتيجيات التسميع ، و الفرق الثانى بين متوسطى درجات المجموعة التى استخدمت استراتيجيات التخيل و المجموعة التى استخدمت استراتيجيات التنظيم ، و الفرقان لصالح استراتيجيات التخيل و من ثم فإن استراتيجيات التخيل لها تأثير كبير فى تنمية الذاكرة المرئية لدى عينة البحث ، مما يعطى امكانية فى الاعتماد عليها فى التدريس .

البدايى اللابارامترية لتحليل التباين أحادى الاتجاه :

عندما لا تتحقق افتراضات تحليل التباين أحادى الاتجاه مثل الاعتدالية و التجانس بين المجموعات ، فإننا نلجأ إلى بديل لابارامترى و هو اختبار كروسكال واليس - *kruskal wallis* و الذى يسمى أيضاً باختبار هـ ، و تتشابه فكرة هذا الاختبار مع اختبار مان وتنى فى اعتماده على ترتيب الدرجات و ليس الدرجات نفسها و ذلك بضم المجموعات كلها فى مجموعة واحدة و إجراء ترتيب كلى عليها ، إلا أن هناك اختلافات بسيطة فى الإجراءات سنعرفها عن عرضنا للمثالين بعد قليل ، وهناك ملاحظتان خاصتان باختبار كروسكال -واليس كالتالى:

ملاحظة

بالرغم من أن اختبار كروسكال-واليس يصلح لأى عدد من البيانات إلا أنه يفضل أن يزيد عدد البيانات فى كل مجموعة أو يساوى 5 حيث فيها يمكن تقريب إحصاء كروسكال -واليس إلى إحصاء مربع كا *approximately chi square distribution* و فى هذه الحالة نقارن القيمة التى نحسبها من اختبار كروسكال واليس بالقيم الحرجة المستخرجة من جدول كا¹ عند درجات حرية (عدد المجموعات-1) .

ملاحظة

عندما لا تكون هناك رتب مكررة فإن هناك صيغة معينة لإحصاء كروسكال-واليس ، و لكن عندما تكون هناك رتب مكررة نلجأ إلى عملية تصحيح لهذه الإحصاء بقسمتها على مقدار معين يعتمد على عدد الرتب المكررة في كل مجموعة .

مثال (٦-١٢) : أراد باحث التعرف على الفروق بين ٣ أساليب في التعلم على اكتساب المعلومات فقام بانتقاء ١٦ مفحوص و قسمهم إلى ٣ مجموعات متكافئة بياناتها كالتالي :

المجموعة (١)	المجموعة (٢)	المجموعة (٣)
أسلوب التعلم العميق (ن=٥)	أسلوب التعلم السطحى (ن=٦)	أسلوب التعلم الحكمى (ن=٥)
٢٧	٢٣	١١
٥	٣٠	١٠
٤	٢٦	١٢
٦	٢٩	١٧
٢	٢٢	١٥
	٢١	

و المطلوب اختبار الفرض البحثى : لا يوجد تأثير لأسلوب التعلم (عميق-سطحى-حكمى) على التحصيل الدراسى .

الدرجات غير مكررة فى المجموعات الثلاث (و بالتالى لا توجد رتب مكررة) ، كما أن البيانات لاتفى بافتراضات اختبار ف فبيانات المجموعة الأولى غير اعتدالية كما أن المجموعات الثلاث غير متجانسة .

تدريب

أثبت عدم استيفاء البيانات السابقة لافتراضات اختبار ف

لذلك نلجأ إلى بديل لابارامترى و البديل المناسب هو اختبار كروسكال-واليس كالتالى :

الطريقة اليدوية :

الخطوة الأولى : إعداد جدول كالتالى :

الدرجات بعد ضمها في مجموعة واحدة	انتماء كل درجة إلى مجموعتها	رتب الدرجات	رتب س	رتب ص	رتب ع
٢	س	١	١		
٤	س	٢	٢		
٥	س	٣	٣		
٦	س	٤	٤		
١٠	ع	٥			٥
١١	ع	٦			٦
١٢	ع	٧			٧
١٥	ع	٨			٨
١٧	ع	٩			٩
٢١	ص	١٠		١٠	
٢٢	ص	١١		١١	
٢٣	ص	١٢		١٢	
٢٦	ص	١٣		١٣	
٢٧	س	١٤	١٤		
٢٩	ص	١٥		١٥	
٣٠	ص	١٦		١٦	
مجموع الرتب		مج ر = ١٣٦	مج ر = ٢٤	مج ص = ٧٧	مج ع = ٣٥
متوسط الرتب		م ر = ٨,٥	م ر = ٤,٨	م ص = ١٢,٨٣	م ع = ٧

الخطوة الثانية : تحديد قيمة إحصاء كروسكال من القانون :

$$k \text{ كروسكال} = \frac{12 \times \text{مج} / \text{ن ع} (\text{م ر ع} - \text{م ر ص})}{\text{ن} \times (\text{ن} + 1)} \dots (37-6)$$

حيث: ن عدد بيانات كل مجموعة ، م ر متوسط رتب كل مجموعة ، م متوسط رتب
جميع المجموعات ، و بالتعويض من الجدول السابق نجد أن :

$$k \text{ كروسكال} = \frac{12 \times [(\text{م ر ع} - \text{م ر ص}) \times 5 + (\text{م ر ع} - 12,83) \times 6 + (\text{م ر ع} - 4,8) \times 5]}{(1+16) \times 16} = 8,48$$

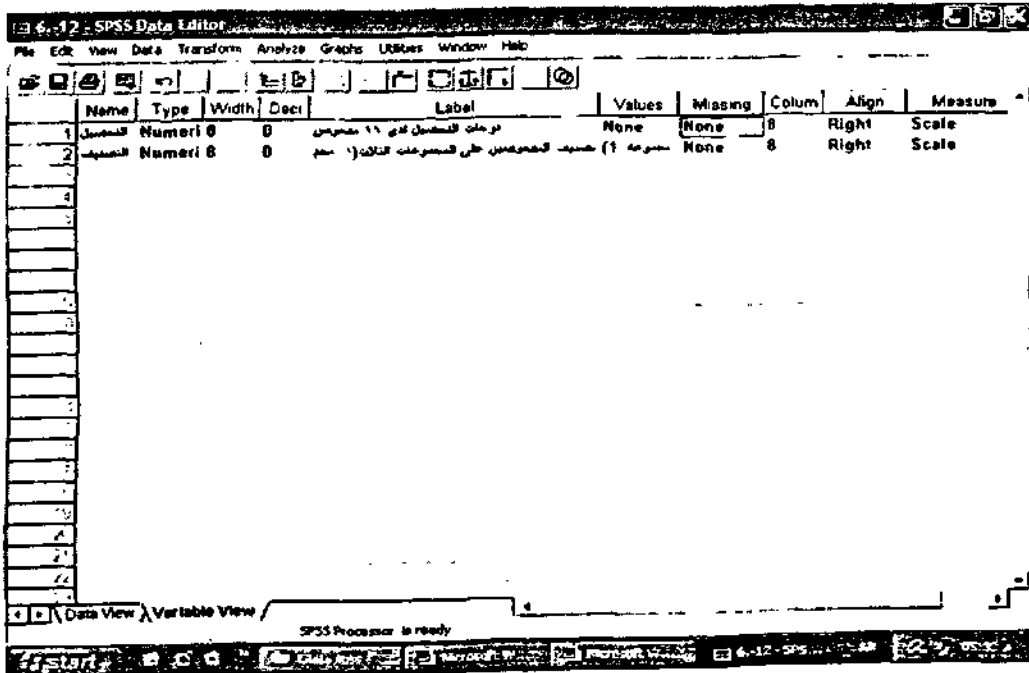
استخدام SPSS :

الخطوة الأولى : تحديد خصائص المتغيرين المطلوب معالجتهما إحصائياً و هما

(التحصيل) ، و (التصنيف) ، و ذلك بفتح شاشة *variable view* و تحديد هذه

الخصائص من خلال الجدول التالي و الموضح أيضاً بالشاشة كالتالى:

الاسم	النوع	حجم المتغير	الواضع العشرية	بطاقة المتغير	الأنواع	القيم المقبولة	عرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
التحصيل	رقمي	٨	٠	درجات التحصيل لدى ١٦ مفحوص	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	متدرج
التصنيف	رقمي	٨	٠	تصنيف المفحوصين على المجموعات الثلاث (١) مجموعة (١) مجموعة (٢)، (٣) مجموعة (٢)، (٣) مجموعة (٣)	(١) لا يوجد	٨	يمين	متدرج	

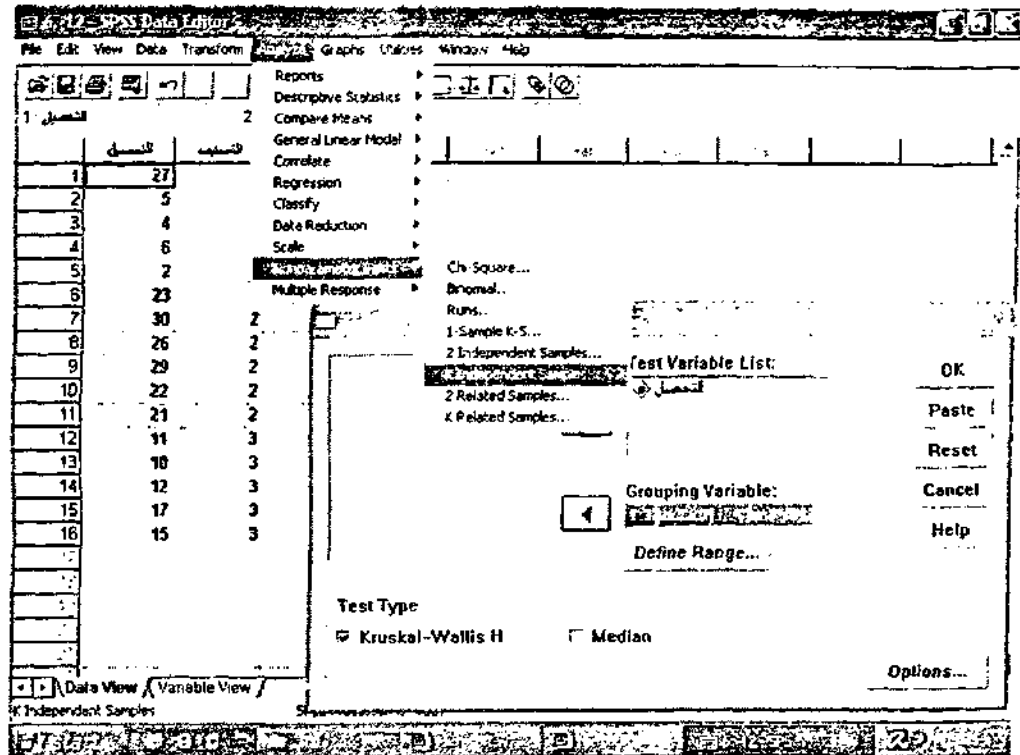


الخطوة الثانية : يتم الانتقال إلى شاشة *data view* لتدوين بيانات المتغيرين (التحصيل)
(التصنيف) كما بالشكل :

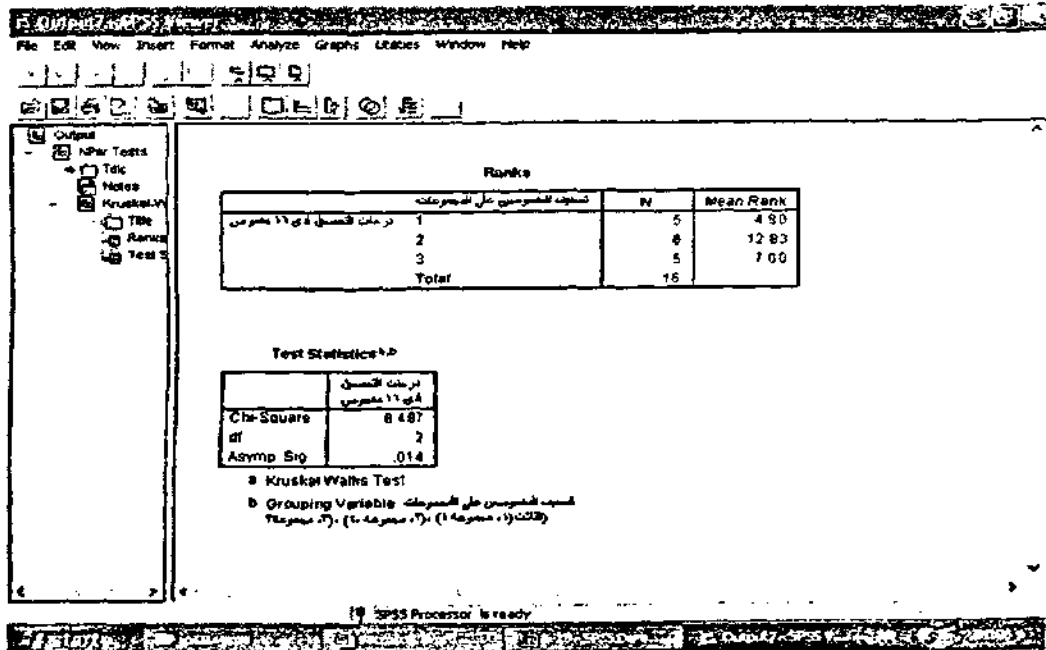
رقم	تصنيف	تحصيل
1	27	1
2	5	1
3	4	1
4	6	1
5	2	1
6	23	2
7	30	2
8	26	2
9	29	2
10	22	2
11	21	2
12	11	3
13	10	3
14	12	3
15	17	3
16	15	3

الخطوة الثالثة : نضغط على سطر الأوامر *analyze* ثم الأمر الفرعي *nonparametric tests* ثم الأمر الفرعي *k-independent samples...* ، سيظهر مربع حوار كما بالشكل ، ندخل المتغير (التحصيل) في المربع المسمى *test variable list* ، والمتغير (التصنيف) إلى المستطيل الصغير *grouping variable* ، و الذي يظهر و أمامه علامة استفهام (؟) ، بما يعنى يحتاج المتغير إلى تعريف لذلك يوجد أسفل المستطيل الصغير أيقونة تسمى *define range* بالضغط عليها يظهر مربع حوار فرعى يتم فيه تعريف متغير التصنيف بأن ١ تعنى القيمة الأقل فى التصنيف (*minimum*) ، و ٣ تعنى المجموعة الأكثر (*maximum*) ، ثم نضغط على الزر *continue* لإخفاء هذا المربع الحوارى الفرعى و الإبقاء على مربع الحوار الأساسى و الذى يظهر فيه أسلوبان لا بارامترى أحدهما يسمى الوسيط *median* و الآخر

الذى سيتم اختياره يسمى كروسكال واليسى *kruskal-wallis h* (و هو الاختيار الافتراضى) كما بالشكل :



الخطوة الرابعة : بعد الضغط على الذرار *ok* نحصل على النتيجة الموضحة فى شاشة النتائج التالية :



ملاحظة

يتم معاملة احصاءة كروسكال كإحصاءة كا^١ كما تظهر في شاشة النتائج السابقة

مقارنة الطريقة اليدوية بطريقة SPSS :

طريقة SPSS	الطريقة اليدوية	
٤,٨	٤,٨	٢
١٢,٨٣	١٢,٨٣	٢
٧	٧	٢
٨,٤٨	٨,٤٨	كا ^١ (كروسكال)
٢	٢	درجات الحرية
الدالة الإحصائية لقيمة k الناتجة عند درجة حرية ٢ تساوى ٠,٠١٤ ، وهذا يعنى دالة k عند مستوى ٠,٠٥ ، بما يتفق مع الحل اليدوى .	k كروسكال (المحسوبة) (٨,٤٨) $k >$ كروسكال الجدولية (درجات حرية ٢ . مستوى ٠,٠١) (٩,٢١) وبذلك نجد أن قيمة k كروسكال غير دالة عند مستوى ٠,٠١ . k كروسكال (المحسوبة) (٨,٤٨) $k <$ كروسكال الجدولية (درجات حرية ٢ . مستوى ٠,٠٥) (٥,٩٩) وبذلك نجد أن قيمة k كروسكال دالة عند مستوى ٠,٠٥ .	الدالة
رفض الفرض المصاغ: لا يوجد تأثير لأسلوب التعلم (عميق-سطحي-حكمي) على التحصيل .		الفرض المصاغ

تفسير النتيجة المتحصل عليها تربوياً : تشير النتيجة إلى رفض الفرض الصفري " لا يوجد تأثير لأسلوب التعلم (عميق-سطحي-حكمي) على التحصيل " و قبول الفرض البديل " يوجد تأثير لأسلوب التعلم (عميق-سطحي-حكمي) على التحصيل ، بما يعنى أن التحصيل يختلف باختلاف

الأسلوب المتبع فى التعلم ، و لتكملة التفسير ينبغى إجراء مقارنات بعدية لمعرفة أى الفروق التى أسهمت فى وجود هذا الاختلاف ، و لمعرفة كيفية إجراء المقارنات البعدية فى حالة اختبار كروسكال واليس يمكن اللجوء إلى (صلاح الدين محمود علام، ٢٠٠٤ ، ٤٨٢) .

مثال (٦-١١) : طبق باحث اختبار فى زمن الرجوع على ثلاث مجموعات من المفحوصين (عددهم الكلى ١٨) و المجموعات متكافئة فى خصائصها باستثناء مستوى الذكاء حيث كانت المجموعة ١ مرتفعة الذكاء ، و المجموعة ٢ متوسطة الذكاء ، و المجموعة ٣ منخفضة الذكاء ، و بيانات المجموعات الثلاث كالتالى :

المجموعة (١)	المجموعة (٢)	المجموعة (٣)
درجات مرتفعى الذكاء فى اختبار زمن الرجوع (ن، ٧= ص) (س)	درجات متوسطى الذكاء فى اختبار زمن الرجوع (ن، ٥= ص) (ص)	درجات منخفضى الذكاء فى اختبار زمن الرجوع (ن، ٦= ص) (ع)
١٧	٣٢	٦٠
١٦	٢٦	٥٩
١٥	٥٢	٦٢
١٥	١٧	٥٧
١٦	٢٠	٥٠
١٥		٥٩
١٢		

و المطلوب اختبار الفرض البحثى : يختلف زمن الرجوع باختلاف مستوى الذكاء (مرتفع-متوسط-منخفض) .

هناك درجات مكررة فى المجموعات الثلاث (و بالتالى توجد رتب مكررة) ، كما أن البيانات لاتفى بافتراضات اختبار ف فالمجموعات الثلاثة غير متجانسة .

تدريب
تحقق من شرط التجانس للبيانات السابقة

لذلك تلجأ إلى بديل لابارامترى و البديل المناسب هو اختبار كروسكال-واليس كالتالى:

الطريقة اليدوية:

الخطوة الأولى : إعداد جدول كالتالى :

ضم البيانات الثلاث مجموعات في مجموعة واحدة	انتماء كل درجة إلى مجموعتها	رتب الدرجات	رتب س	رتب ص	رتب ع
١٢	س	١	١		
١٥	س	٣	٣		
١٥	س	٣	٣		
١٥	س	٣	٣		
١٦	س	٥,٥	٥,٥		
١٦	س	٥,٥	٥,٥		
١٧	س	٧,٥	٧,٥		
١٧	ص	٧,٥		٧,٥	
٢٠	ص	٩		٩	
٢٦	ص	١٠		١٠	
٣٢	ص	١١		١١	
٥٠	ع	١٢			١٢
٥٢	ص	١٣		١٣	
٥٧	ع	١٤			١٤
٥٩	ع	١٥,٥			١٥,٥
٥٩	ع	١٥,٥			١٥,٥
٦٠	ع	١٧			١٧
٦٢	ع	١٨			١٨
مجموع الرتب		مجموع = ١٧١	مجموع = ٢٨,٥	مجموع = ٥٠,٥	مجموع = ٩٢
متوسط الرتب		٩,٥ = م	٤,٠٧ = م	١٠,١ = م	١٥,٣٣ = م

الخطوة الثانية : حيث أن هناك قيم مكررة لذلك يتم إجراء تصحيح لقانون كروسكال من أثر الرتب و يتم هذا التصحيح بقسمة مقدار الممرس (غير المصححة) على مقدار يسمى معامل التصحيح ، و هذا المعامل يتم حسابه كالتالي:

$$\text{معامل التصحيح} = 1 - \frac{\text{مجموع} (ط^2 - ط)}{ن^2 - ١} \dots (٦-٣٨)$$

حيث ، $n = 18$ ، و لتحديد قيم P نجد أن : القيمة ١٥ تكررت ٣ مرات ، والقيمة ١٦ تكررت ٢ مرة ، والقيمة ١٧ تكررت ٢ مرة ، والقيمة ٥٩ تكررت ٢ مرة ، وبالتالي فإن قيم P هي (٢،٢،٢،٣) .

$$\text{معامل التصحيح} = 1 - \frac{(2-^2 2) + (2-^2 2) + (2-^2 2) + (3-^2 3)}{18 - ^2 18} = 0,993$$

الخطوة الثالثة: تحديد قيمة إحصاء K كروسكال من القانون المصحح من أثر الرتب كالتالي :

$$K \text{ كروسكال} = \frac{12 \times \text{مج} [ن \times (م - ر - م)]}{(1+n) \times n} \times \text{معامل التصحيح}$$

..... (٣٩-٦)

حيث: N عدد بيانات كل مجموعة ، M متوسط رتب كل مجموعة ، R متوسط رتب المجموعة الكلية ، و بالتعويض من بيانات الجدول الموضح في الخطوة الأولى ، في القانون المصحح و الموضح في الخطوة الحالية نجد أن :

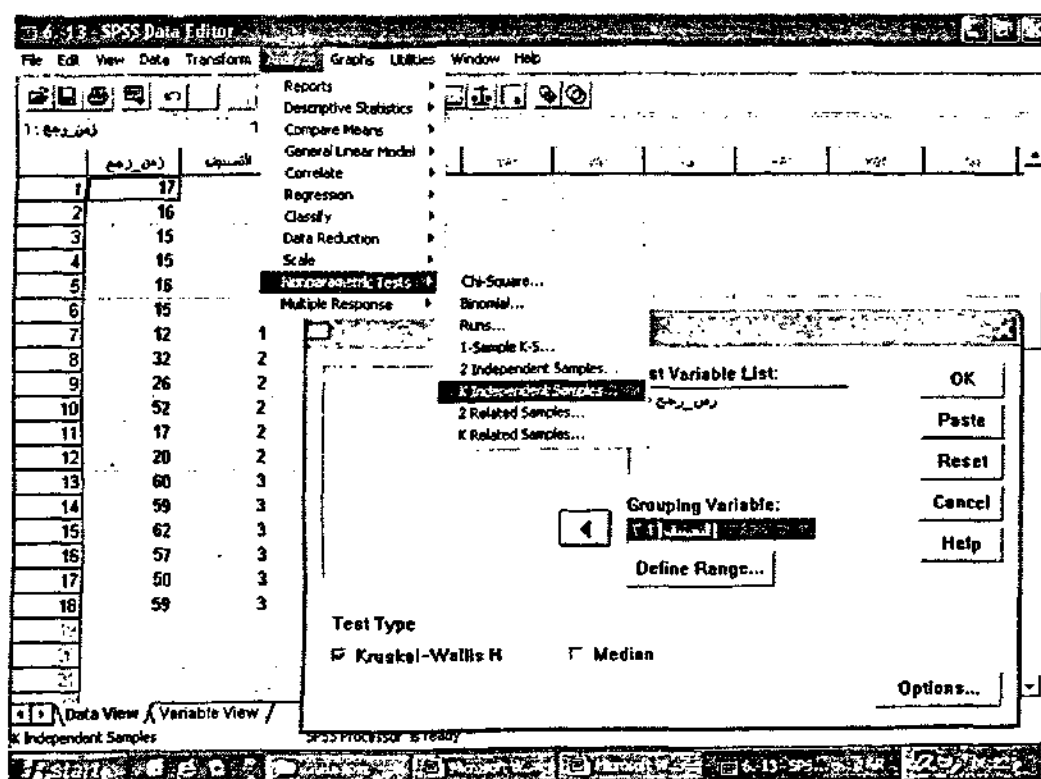
$$K \text{ كروسكال} = \frac{12 \times \frac{(9,5-10,33) \times 1 + (9,5-10,1) \times 5 + (9,5-8,07) \times 7}{(1+18) \times 18}}{0,993} = 14,56$$

استخدام SPSS :

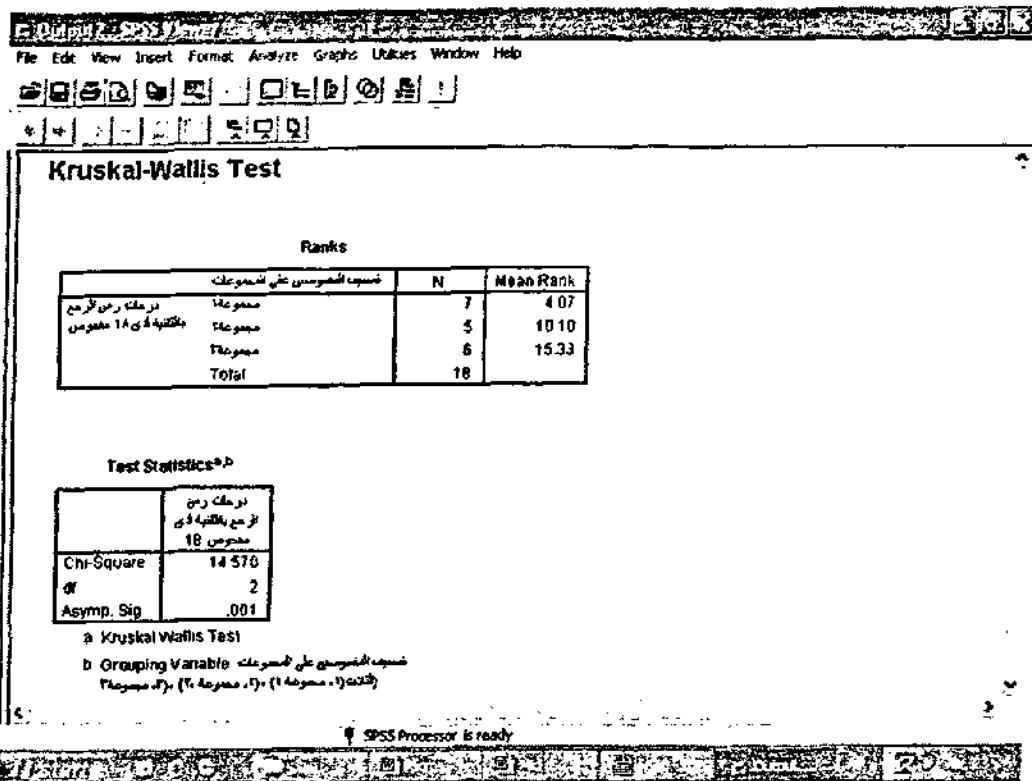
الخطوة الأولى : تحديد خصائص المتغيرين المطلوب معالجتهما احصائياً و هما (زمن الرجع) ، و (التصنيف) ، و ذلك بفتح شاشة *variable view* و تحديد هذه الخصائص من خلال الجدول التالي و الموضح أيضاً بالشاشة كالتالي:

الاسم	النوع	حجم المتغير	المواضع العشرية	بطاقة المتغير	الأكواد	القيم المفقودة	عرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
زمن رجع	رقمي	٨	٠	درجات زمن الرجع بالثانية لدى ١٨ مفحوص	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	رتبي

الخطوة الثالثة : نضغط على سطر الأوامر *analyze* ثم الأمر الفرعي *nonparametric tests* ثم الأمر الفرعي *k-independent samples...* سيظهر مربع حوار كما بالشكل ، ندخل المتغير (زمن_رجع) في المربع المسمى *test variable list* ، و المتغير (التصنيف) إلى المستطيل الصغير *grouping variable* ، و الذى يظهر و أمامه علامتا استفهام (؟ ؟) بما يعنى يحتاج المتغير إلى تعريف لذلك يوجد أسفل المستطيل الصغير أيقونة تسمى *define range* بالضغط عليها يظهر مربع حوار فرعى يتم فيه تعريف متغير التصنيف بأن ١ تعنى القيمة الأقل فى التصنيف (*minimum*) ، و ٣ تعنى المجموعة الأكثر (*maximum*) ، ثم نضغط على الزر *continue* لإخفاء هذا المربع الحوارى الفرعى و الإبقاء على مربع الحوار الأساسى و الذى يظهر فيه أسلوبان لا بارامترين أحدهما يسمى الوسيط *median* و الآخر الذى سيتم اختياره يسمى كروسكال واليس *Kruskal-Wallis H* (و هو الاختيار الافتراضى) كما بالشكل :



الخطوة الرابعة : بعد الضغط على الزر *ok* نحصل على النتيجة الموضحة فى شاشة النتائج التالية :



مقارنة الطريقة اليدوية بطريقة SPSS :

طريقة SPSS	الطريقة اليدوية	
٤,٠٧	٤,٠٧	٢
١٠,١	١٠,١	٢
١٥,٣٣	١٥,٣٣	٢
١٤,٥٧	١٤,٥٦	كا (كروسكال)
٢	٢	درجات الحرية
الدالة الإحصائية لقيمة k الناتجة عند درجة حرية ٢ تساوي ٠,٠٠١ ، وهذا يعني دلالة k عند مستوى ٠,٠١ (و كذلك ٠,٠٠١) ، بما يتفق مع الحل اليدوي .	k كروسكال (المحسوبة) (١٤,٥٦) $k < k$ كروسكال الجدولية (درجات حرية ٢ ، مستوى ٠,٠٠١) (٩,٢١) وبذلك نجد أن قيمة k كروسكال دالة عند مستوى ٠,٠٠١ .	الدلالة
قبول الفرض المصاغ: يختلف زمن الرجوع باختلاف مستوى الذكاء (مرتفع-متوسط-منخفض).		الفرض المصاغ

تفسير النتيجة المتحصل عليها تريبويًا : تشير النتيجة إلى رفض الفرض الصفري و قبول الفرض البديل " يختلف زمن الرجوع باختلاف مستوى الذكاء (مرتفع-متوسط-منخفض، بما يعني أن زمن

طريقة SPSS	الطريقة اليدوية	
٤,٠٧	٤,٠٧	٢٢
١٠,١	١٠,١	٢٢
١٥,٣٣	١٥,٣٣	٢٢
١٤,٥٧	١٤,٥٦	كا ^٢ (كروسكال)
٢	٢	درجات الحرية
الدالة الإحصائية لقيمة k الناتجة عند درجة حرية ٢ تساوي ٠,٠٠١ ، وهذا يعنى دالة k عند مستوى ٠,٠١ (و كذلك ٠,٠٠١) ، بما يتفق مع الحل اليدوي .	k كروسكال (المحسوبة) (١٤,٥٦) $k < k$ كروسكال الجدولية (درجات حرية ٢ ، مستوى ٠,٠٠١) (٩,٢١) و بذلك نجد أن قيمة k كروسكال دالة عند مستوى ٠,٠١ .	الدالة
قبول الفرض المصاغ: يختلف زمن الرجوع باختلاف مستوى الذكاء (مرتفع-متوسط-منخفض).		الفرض المصاغ

تفسير النتيجة المتحصل عليها تربوياً : تشير النتيجة إلى رفض الفرض الصفري و قبول الفرض البديل " يختلف زمن الرجوع باختلاف مستوى الذكاء (مرتفع-متوسط-منخفض، بما يعنى أن زمن الرجوع يختلف باختلاف مستوى الذكاء ، و لتكملة التفسير ينبغى إجراء مقارنات بعدية لمعرفة أى الفروق التى أسهمت فى وجود هذا الاختلاف ، و لمعرفة كيفية إجراء المقارنات البعدية فى حالة اختبار كروسكال واليس يمكن اللجوء إلى (صلاح الدين محمود علام، ٢٠٠٤، ٤٨٢) .

تحليل التباين العاُملى (ثنائى الاتجاه) : *factorial analysis of variance (two way)* :
قبل معرفة كيفية إجراء تحليل التباين العاُملى (ثنائى الاتجاه) يدوياً و باستخدام برنامج SPSS هناك أمور متعلقة بذلك ينبغى معرفتها كالتالى:

(أ) : رأينا أنه فى حالة تحليل التباين أحادى الاتجاه فانه توجد نسبة فائية واحدة بسطها عبارة عن التباين بين المجموعات و مقامها فهو التباين داخل المجموعات أو ما يسمى تباين الخطأ ، أما فى تحليل التباين العاُملى و بصفة خاصة تحليل التباين ثنائى الاتجاه *two way anova* فيوجد أكثر من نسبة فائية حيث أن كل متغير مستقل له نسبته الفائية الخاصة به كما أن التفاعل بين مستويات المتغيرين المستقلين (أ و ب مثلاً) له نسبته الفائية كالتالى:

المتغيرات تنتمي إلى ما يسمى بالنموذج الثابت ، أو نموذج التأثيرات الثابتة *fixed model* ، وفى هذه الحالة يكون مقام النسب الفائية الثلاث موحد و هو التباين داخل المجموعات ، و جدير بالذكر أن معظم البحوث النفسية و التربوية تنتمي تصميماتها - العاملة إلى هذا النموذج .

* نموذج التأثيرات العشوائية : *random model* : فى هذا النوع من النماذج تكون مستويات المتغير المستقل منتقاة بصورة عشوائية من عدد كبير من المستويات الممكنة للمتغير فمثلاً إذا أراد باحث معرفة أثر كل من المعلم (محمد ، عبد الله ، مرسى) و المدرسة (مدرسة السادات ، مدرسة المنشية) على دافعية التلاميذ . فإن المتغير المستقل المعلم له ثلاثة مستويات هى (محمد ، عبد الله ، عمر) و هذه المستويات الثلاث تم انتقاؤها عشوائياً من عدد كبير من مستويات المتغير المستقل الممكنة ، و بالمثل فى حالة المدرسة فإن لها مستويان هما (مدرسة السادات ، مدرسة المنشية) و هذان المستويان تم اختيارهما بصورة عشوائية من عدد كبير من مستويات المتغير المستقل الممكنة و لذلك أى متغير مستقل من هذا النوع ينتمى إلى نموذج التأثيرات العشوائية و فى هذه الحالة سيختلف مقام كل نسبة فائية على حسب المتغير المستقل و كذلك التفاعل بين مستويات المتغيرين المستقلين.

* نموذج التأثيرات المخططة *fixed model* : فى هذا النوع من النماذج تكون المتغيرات المستقلة مزيج من النماذج الثابتة و النماذج العشوائية مثل أثر كل من نوع المعلم (ذكر- أنثى) (و هو ينتمى إلى النموذج الثابت) مع المدرسة (مدرسة السلام -مدرسة التحرير) (و هو تنتمى إلى النماذج العشوائية) على تحصيل التلاميذ ، و فى هذه الحالة أيضاً سيختلف مقام كل نسبة فائية باختلاف المتغير المستقل و كذلك التفاعل بين مستويات المتغيرين المستقلين .

و لكن استخدام النموذجين الأخيرين نادر فى البحوث النفسية و التربوية و أشهر نوع من النماذج هو النموذج الأول (نموذج التأثيرات الثابتة *fixed model*) .

(ب) : إن طرق حساب مجموع الربعات بين المجموعات الخاصة بتأثير كل متغير مستقل وكذلك الخاصة بالتأثيرات المشتركة وكذلك طرق حساب مجموعات الربعات داخل المجموعات هذه الطرق جميعها تفترض تساوى أعداد البيانات فى كل مجموعة (خلية Cell) من المجموعات الناتجة من تفاعل مستويات المتغيرات المستقلة مع بعضها البعض (أو وجود تناسب بين هذه الأعداد)، وفى هذا الصدد يشير (Aron & Aron ١٩٩٤، ٤٠٣) إلى أن هناك جدال بين العلماء لمعرفة كيفية التعامل مع مشكلة الأعداد غير المتساوية للخلايا *Unequal Numbers of The Subjects in the Cells* ، فهناك من يحاول عمداً جعل الخلايا متساوية وذلك بحذف أية حالات زائدة ، ولكن هناك طرق إحصائية تتعامل مع الخلايا غير المتساوية فى عدد بياناتها مثل طريقة الربعات الصغرى وتستخدمها برامج الكمبيوتر فى هذه الحالة ، ولكن كل من (Milligan , Wong, & Thompson أشاروا فى عام ١٩٨٧ إلى أن طريقة الربعات الصغرى تتأثر بانتهاك افتراضات تحليل التباين و التى منها الاعتدالية والتجانس ، ولذلك فإن Aron & Aron أشارا إلى أن أفضل نصيحة للباحثين هى محاولة إعداد تصميمات تجريبية تستخدم خلايا ذات أعداد متساوية .

وفى هذا الصدد ينبغى ذكر أن كل من (فؤاد أبو حطب ، آمال صادق ، ١٩٩١ ، ٤٩٨) استخدمتا طريقة المتوسط التوافقى للتعامل مع مشكلة الخلايا غير المتساوية ولكن طريقتيهما مقيدة بضرورة أن يكون هناك تقارب كبير بين أعداد الخلايا كما أنها طريقة تقريبية وهناك طرق أدق منها مثل طريقة الربعات الصغرى (على حد قولهما) .

و خلاصة القول فى هذه النقطة أنه إذا أراد الباحث أن يجرى تحليل التباين يدوياً فليحرص بقدر الإمكان على وجود أعداد متساوية بين الخلايا الداخلة فى تحليل التباين ، أما إذا كان تصميمه العاقل غير متساوى فى أعداد الخلايا فإنه يفضل اللجوء إلى طريقة الكرونية ومنها طريقة *SPSS* و فيما يلى كيفية إجراء أسلوب تحليل التباين العاقل ثنائى الاتجاه :

١- فى حالة الخلايا المتساوية فى عدد بياناتها :

مثال (٦-١٤) : أراد باحث معرفة أثر كل من التخصص (علمى -أدبى) ، و المستوى الاقتصادى (مرتفع-متوسط-منخفض) على القدرة الإبتكارية ، فصمم تجربة مكونة من ٣٠ طالب بحيث يكون فيها عدد الطلاب المتخصصين علمياً و المرتفعين فى المستوى الاقتصادى = عدد الطلاب المتخصصين علمياً و المنخفضين فى المستوى الاقتصادى = عدد الطلاب المرتفعين فى المستوى الاقتصادى = عدد الطلاب المتخصصين أدبياً و المتوسطين فى المستوى الاقتصادى = عدد الطلاب المتخصصين أدبياً و المنخفضين فى المستوى الاقتصادى =

٥ ، و بيانات التجربة موضحة فى الجدول التالى:

مرتفع	متوسط	منخفض	المستوى الاقتصادى التخصص
٥	٣	٤	علمى
١١	٢	٥	
١٥	١	٢	
١٤	٣	٧	
١١	١	٥	
٤	٤	١	أدبى
٢	٥	٠	
١	٨	٢	
٣	٤	٣	
١	٧	٤	

و المطلوب اختبار الفرض البحثى :يوجد تأثير لتغيرى التخصص(علمى-أدبى) و المستوى الاقتصادى(مرتفع-متوسط-منخفض) و التفاعل بينهما على القدرة الإبتكارية .

البيانات السابقة تحقق افتراضات تحليل التباين ، و بذلك يمكن اختبار الفرض البحثى كالتالى :

الطريقة اليدوية :

الخطوة الأولى : إعداد الجدول التالى :

المستوى الاقتصادي	مرتفع	متوسط	منخفض	بيانات الصفوف
علمي	٥ ١١ ١٥ ١٤ ١١	٣ ٢ ١ ٣ ١	٤ ٥ ٢ ٧ ٥	
بيانات الخلايا	مجموع سلاسلية = ٥٦ مخلية = ١١,٢ مجموع سلاسلية = ١ ٦٨٨	مجموع سلاسلية = ١٠ مخلية = ٢ مجموع سلاسلية = ٢٤ ١١٩	مجموع سلاسلية = ٢٣ مخلية = ٤,٦ مجموع سلاسلية = ٢ ٨٣١	مجموع سلاسلية = ٨٩ مخلية = ٥,٩٣ مجموع سلاسلية = ١ ٨٣١
أدبي	٤ ٢ ١ ٣ ١	٤ ٥ ٨ ٤ ٧	١ ٠ ٢ ٣ ٤	
بيانات الخلايا	مجموع سلاسلية = ١١ مخلية = ٢,٢ مجموع سلاسلية = ٣١ ٣١	مجموع سلاسلية = ٢٨ مخلية = ٥,٦ مجموع سلاسلية = ١٧٠ ١٧٠	مجموع سلاسلية = ١٠ مخلية = ٢ مجموع سلاسلية = ٣٠ ٣٠	مجموع سلاسلية = ٤٩ مخلية = ٣,٢٧ مجموع سلاسلية = ٢ ٢٣١
بيانات الأعمدة	مجموع سلاسلية = ٦٧ مخلية = ٦,٧ مجموع سلاسلية = ١ ٧١٩	مجموع سلاسلية = ٣٨ مخلية = ٣,٨ مجموع سلاسلية = ١٩٤ ١٩٤	مجموع سلاسلية = ٣٣ مخلية = ٣,٣ مجموع سلاسلية = ٢ ١٤٩	مجموع سلاسلية = ١٣٨ مخلية = ٤,٦ مجموع سلاسلية = ١٠٦٢ ١٠٦٢

الخطوة الثانية : نوجد المجموع الكلي للمربعات ، و من الجدول نجد أن : $٤,٦ = ٨$

إذا : المجموع الكلي للمربعات = مجموع (س - ٨) = $(٤,٦ - ٥) + (٤,٦ - ١١) + (٤,٦ - ١٥) + (٤,٦ - ١٤) +$
 $(٤,٦ - ٤) + (٤,٦ - ٣) + (٤,٦ - ٢) + (٤,٦ - ١) + (٤,٦ - ٣) + (٤,٦ - ١١) + (٤,٦ - ٤) + (٤,٦ - ٣) + (٤,٦ - ٢) + (٤,٦ - ١) +$
 $(٤,٦ - ٣) + (٤,٦ - ١) + (٤,٦ - ٣) + (٤,٦ - ١) + (٤,٦ - ٣) + (٤,٦ - ٤) + (٤,٦ - ٥) + (٤,٦ - ٧) + (٤,٦ - ٢) +$
 $(٤,٦ - ٤) + (٤,٦ - ٣) + (٤,٦ - ٢) + (٤,٦ - ١) + (٤,٦ - ٣) + (٤,٦ - ٤) + (٤,٦ - ٥) + (٤,٦ - ٨) + (٤,٦ - ٥) +$
 $٤٢٧,٢ =$

إذا : المجموع الكلي للمربعات = $٤٢٧,٢$.

ملاحظة

طريقة أخرى لحساب المجموع الكلي للمربعات كالتالي:

$$\begin{array}{lcl} \text{المجموع الكلي للمربعات} = & \text{مج س}^2 - \frac{(\text{مج س})^2}{\text{ن}} & \text{..... (٤٠-٦)} \\ & \text{ن} & \\ & \frac{^2(138)}{30} & \\ 427,2 = & & \end{array} \quad \begin{array}{lcl} & -1062 = & \text{المجموع الكلي للمربعات} \\ & & \end{array}$$

إذاً : المجموع الكلي للمربعات = 427,2 و هي نفس النتيجة السابقة .

الخطوة الثالثة : نوجد مجموع المربعات بين الصفوف كالتالي:

مجموع المربعات بين الصفوف = ن_{صف} [(م_{صف ١} - م_{صف ٢})^٢ + (م_{صف ٢} - م_{صف ٣})^٢ + (٤١-٦)]
حيث ن_{صف} عدد بيانات أحد الصفين (لان العددين متساوي في الصفين) ، م_{صف ١} متوسط الصف الأول ، م_{صف ٢} متوسط الصف الثاني .

و من الجدول نجد أن : ن_{صف} = ١٥ م_{صف ١} = ٥,٩٣ ، م_{صف ٢} = ٣,٢٧

إذاً : مجموع المربعات بين الصفوف = ١٥ [(٤,٦ - ٣,٢٧)^٢ + (٤,٦ - ٥,٩٣)^٢] = ٥٣,٠٧ .

ملاحظة

طريقة أخرى لحساب مجموع المربعات بين الصفوف كالتالي:

$$\begin{array}{lcl} \text{مجموع المربعات بين الصفوف} = & \frac{\text{مج (مج س)}}{\text{ن}} - \frac{\text{مج (مج س)}}{\text{ن}} & \text{..... (٤٢-٦)} \\ & \text{ن} & \\ & \frac{^2(138)}{30} - \frac{^2(89) + ^2(49)}{15} & \\ 53,33 = & & \end{array} \quad \begin{array}{lcl} & \text{مجموع المربعات بين الصفوف} & \end{array}$$

إذاً مجموع المربعات بين الصفوف = ٥٣,٣٣ وهي نفس النتيجة السابقة مع التقريب .

الخطوة الرابعة : نوجد مجموع المربعات بين الأعمدة كالتالي :

مجموع المربعات بين الأعمدة = ن_{عمود} [(م_{عمود ١} - م_{عمود ٢})^٢ + (م_{عمود ٢} - م_{عمود ٣})^٢ + (٤٣-٦)]
حيث ن_{عمود} عدد بيانات أحد الأعمدة ، م_{عمود ١} متوسط العمود الأول ، م_{عمود ٢} متوسط العمود الثاني ، م_{عمود ٣} متوسط العمود الثالث .

و من الجدول نجد أن : ن_{عمود} = ١٠ م_{عمود ١} = ٦,٧ ، م_{عمود ٢} = ٣,٨ ، م_{عمود ٣} = ٣,٣

مجموع المربعات بين الأعمدة = $10 \times [(4,6-3,3)^2 + (4,6-3,8)^2 + (4,6-6,7)^2] = 67,4$

ملحوظة

طريقة أخرى لحساب مج بين أعمدة كالتالي:

مجموع المربعات	مج (مج س س)	مج (مج س س)	مجموع المربعات
بين الأعمدة =	ن	ن س	
	(٤٤-٦).....		
مجموع المربعات	(١٣٨)	(٣٣)+(٣٨)+(٦٧)	مجموع المربعات
الأعمدة =	٣٠	١٠	الأعمدة =
٦٧,٤ =			

إذاً مجموع المربعات بين المجموعات للأعمدة = ٦٧,٤ وهي نفس النتيجة السابقة

الخطوة الخامسة: نوجد مجموع المربعات للتفاعل بين المتغيرين المستقلين (التخصص ×

المستوى الاقتصادي) (تفاعل الصفوف مع الأعمدة) و هو يأتي من القانون :

مجموع المربعات للتفاعل بين المتغيرين المستقلين (التخصص × المستوى الاقتصادي)

$$= \text{مج} [(س - م) - (س - م) - (س - م) - (س - م)] \dots (٤٥-٦)$$

ملاحظة

يلاحظ على القانون السابق أن كل درجة (س) هي وحدة من عينة كلية لها متوسط عام (م) ، كما أنها وحدة من خلية لها متوسط (م) ، كما أنها وحدة من صف له متوسط (م) ، كما أنها وحدة من عمود له متوسط (م) ، فمثلاً الدرجة (٥) هي وحدة من عينة كلية لها متوسط عام (٤,٦) ، كما أنها وحدة من خلية لها متوسط (١١,٢) ، كما أنها وحدة من صف له متوسط (٥,٩٣) ، كما أنها وحدة من عمود له متوسط (٦,٧) و بذلك يكون المربع المقابل للدرجة (٥) هو $[(٤,٦-٥) - (١١,٢-٥,٩٣) - (٦,٧-٤,٦) - (٥-٤,٦)]$ و على هذا الأساس يمكن حساب مجموع المربعات للتفاعل بين المتغيرين .

و بذلك يمكن حساب مجموع المربعات للتفاعل كالتالي:

مجموع المربعات للتفاعل بين المتغيرين المستقلين (التخصص × المستوى الاقتصادي)

$$\begin{aligned}
& -0,93)-(11,2-11)-(4,6-11)] + '[(4,6-6,7)-(4,6-0,93)-(11,2-0)-(4,6-0)] = \\
& -(4,6-14)] + '[(4,6-6,7)-(4,6-0,93)-(11,2-10)-(4,6-10)] + '[(4,6-6,7)-(4,6- \\
& -6,7)-(4,6-0,93)-(11,2-11)-(4,6-11)] + '[(4,6-6,7)-(4,6-0,93)-(11,2-14) \\
& -0,93)-(2-2)-(4,6-2)] + '[(4,6-3,8)-(4,6-0,93)-(2-3)-(4,6-3)] + '[(4,6- \\
& -(2-3)-(4,6-3)] + '[(4,6-3,8)-(4,6-0,93)-(2-1)-(4,6-1)] + '[(4,6-3,8)-(4,6- \\
& -(4,6-4)] + '[(4,6-3,8)-(4,6-0,93)-(2-1)-(4,6-1)] + '[(4,6-3,8)-(4,6-0,93) \\
& '[(4,6-3,3)-(4,6-0,93)-(4,6-0)-(4,6-0)] + '[(4,6-3,3)-(4,6-0,93)-(4,6-4) \\
& -(4,6-0,93)-(4,6-7)-(4,6-7)] + '[(4,6-3,3)-(4,6-0,93)-(4,6-2)-(4,6-2)] + \\
& -(2,2-4)-(4,6-4)] + '[(4,6-3,3)-(4,6-0,93)-(4,6-0)-(4,6-0)] + '[(4,6-3,3) \\
& -1)] + '[(4,6-6,7)-(4,6-3,27)-(2,2-2)-(4,6-2)] + '[(4,6-6,7)-(4,6-3,27) \\
& -6,7)-(4,6-3,27)-(2,2-3)-(4,6-3)] + '[(4,6-6,7)-(4,6-3,27)-(2,2-1)-(4,6- \\
& -3,27)-(0,6-4)-(4,6-4)] + '[(4,6-6,7)-(4,6-3,27)-(2,2-1)-(4,6-1)] + '[(4,6- \\
& -8)-(4,6-8)] + '[(4,6-3,8)-(4,6-3,27)-(0,6-0)-(4,6-0)] + '[(4,6-3,8)-(4,6- \\
&)] + '[(4,6-3,8)-(4,6-3,27)-(0,6-4)-(4,6-4)] + '[(4,6-3,8)-(4,6-3,27)-(0,6- \\
& -3,3)-(4,6-3,27)-(2-1)-(4,6-1)] + '[(4,6-3,8)-(4,6-3,27)-(0,6-7)-(4,6-7) \\
& -3,27)-(2-2)-(4,6-2)] + '[(4,6-3,3)-(4,6-3,27)-(2-0)-(4,6-0)] + '[(4,6- \\
& -(2-4)-(4,6-4)] + '[(4,6-3,3)-(4,6-3,27)-(2-3)-(4,6-3)] + '[(4,6-3,3)-(4,6- \\
& 198,47 = '[(4,6-3,3)-(4,6-3,27)
\end{aligned}$$

و بذلك نجد أن مجموع المربعات للتفاعل بين المتغيرين المستقلين (التخصص × المستوى

$$198,47 = (\text{الاقتصادى})$$

ملاحظة

طريقة أخرى لإيجاد مجموع المربعات للتفاعل بين المتغيرين المستقلين (التخصص ×

المستوى الاقتصادى) كالتالى:

مجموع المربعات للتفاعل بين المتغيرين المستقلين (التخصص × المستوى الاقتصادى)

= المجموع الكلى للمربعات - مجموع المربعات داخل المجموعات - مجموع المربعات بين

الصفوف - مجموع المربعات بين الأعمدة (٤٦-٤)

$$53,33 = \frac{53,33}{1-2} = \text{تباين الصفوف}$$

حيث المقام يمثل درجات الحرية بين الصفوف .

الخطوة الثامنة: نوجد تباين المتغير المستقل الثاني (المستوى الاقتصادي) طبقاً للمعادلة :

$$\text{تباين الأعمدة} = \frac{\text{مجموع المربعات بين الأعمدة}}{\text{عدد الأعمدة} - 1} = \frac{\dots (50-6)}{1-3}$$

$$33,7 = \frac{67,4}{1-3} = \text{تباين الأعمدة}$$

حيث المقام يمثل درجات الحرية بين الأعمدة

الخطوة التاسعة: نوجد تباين التفاعل المشترك بين مستويات المتغيرين المستقلين (

التخصص × المستوى الاقتصادي) طبقاً للقانون :

تباين التفاعل المشترك بين مستويات المتغيرين المستقلين (التخصص × المستوى

الاقتصادي)

$$= \frac{\text{مجموع المربعات للتفاعل بين المتغيرين المستقلين}}{(\text{عدد الأعمدة} - 1) \times (\text{عدد الصفوف} - 1)} = \frac{\dots (51-6)}{(1-3) \times (1-2)}$$

$$99,23 = \frac{198,47}{(1-2) \times (1-3)}$$

حيث المقام يمثل درجات الحرية الخاصة بالتفاعل .

الخطوة العاشرة : نوجد (التباين داخل المجموعات) (تباين الخطأ) طبقاً للقانون :

مجموع المربعات داخل المجموعات

$$\text{التباين داخل المجموعات (تباين الخطأ)} = \frac{\text{عدد الأفراد} - \text{عدد الخلايا}}{\dots (52-6)}$$

$$4,5 = \frac{10,8}{6-3} = \text{التباين داخل المجموعات (تباين الخطأ)}$$

حيث المقام يمثل درجات الحرية داخل المجموعات .

الخطوة الحادية عشر: نوجد النسب الفائية الثلاث كالتالى :

النسبة الفائية لتأثير المتغير المستقل (التخصص)

$$(ف_1) = \frac{\text{تباين المتغير المستقل الأول}}{\text{التباين داخل المجموعات}} = \frac{53,33}{4,5} = 11,85 = \dots (6-53)$$

النسبة الفائية لتأثير المتغير المستقل (المستوى الاقتصادى) =

$$(ف_2) = \frac{\text{تباين المتغير المستقل الثانى}}{\text{التباين داخل المجموعات}} = \frac{33,7}{4,5} = 7,49 = \dots (6-54)$$

النسبة الفائية لتأثير التفاعل

$$(ف_{1 \times 2}) = \frac{\text{تباين التفاعل}}{\text{التباين داخل المجموعات}} = \frac{99,23}{4,5} = 22,05 = \dots (6-55)$$

الخطوة الثانية عشر: التعرف على الدلالة الإحصائية لقيم ف المحسوبة كالتالى:

ف₁ المحسوبة (11,85) < ف الجدولية (درجات حرية 1 للبسط ، 24 للمقام . مستوى دلالة 0,01) (7,82) .
وبذلك نجد أن ف₁ دالة إحصائية عند مستوى 0,01 .

ف₂ المحسوبة (7,49) < ف الجدولية (درجات حرية 2 للبسط ، 24 للمقام . مستوى دلالة 0,01) (5,61) .
وبذلك نجد أن ف₂ دالة إحصائية عند مستوى 0,01 .

ف_{٢٢,٠٥} المحسوبة (٢٢,٠٥) < ف الجدولية (برجاء حرية ٢ للوسط ٢٤ للمقام ٠ مستوى دلالة ٠,٠١) (٥,٦١)

و بذلك نجد أن فـ دالة إحصائية عند مستوى ٠,٠١

المقارنات البعدية :

يلاحظ أن كل التأثيرات دالة إحصائياً ، و لكن التغير المستقل (التخصص) له مستويان فقط لذا فمن البديهي ألا نجرى عليه مقارنات ثنائية لأننا سنستنتج مباشرة أن الفرق الذي جعل هناك تأثير لهذا التغير المستقل على التغير التابع هو الفرق بين متوسطي المتخصصين علمياً و المتخصصين أدبياً في القدرة الابتكارية .

و بالانتقال إلى التغير المستقل الثاني الدال (المستوى الاقتصادي) سنجد أن له ٣ مستويات و هي ما تمثله الأعمدة في الجدول الرئيسي الموجود في رأس المسألة و لذلك سنجرى عليه

اختبار توكي للمقارنات الثنائية كالتالي:

متوسطات المجموعات الثلاث تصاعدياً مرتبة	مجموعة المتخصصين في المستوى الاقتصادي = ٣,٣	مجموعة المتوسطين في المستوى الاقتصادي = ٣,٨	مجموعة المرتفعين في المستوى الاقتصادي = ٦,٧
متوسط مجموعة المتخصصين في المستوى الاقتصادي = ٣,٣	---	١,٥ ١,٧٤ ٣,٥١ ١,٠٥	٣ ٣,٤ ٥٥,٠٧ ٣,٥١ ١,٠٥
متوسط مجموعة المتوسطين في المستوى الاقتصادي = ٣,٨	---	---	٣ ٢,٩ ٥٤,٣٢ ٣,٥١ ١,٠٥
متوسط مجموعة المرتفعين في المستوى الاقتصادي = ٦,٧	---	---	---

• حيث أن الرقم الأول في كل مربع يشير إلى درجة حرية المتوسطات و هو دائماً يساوي ٣ عند أي مقارنة ثنائية و الرقم الثاني يشير إلى الفرق بين كل متوسطين مثني مثني ، و

الرقم الثالث يشير إلى ق ، وهي القيمة الملاحظة المحسوبة للفرق بين كل متوسطين و تأتي من المعادلة (٦-٣٥) ، و الرقم الرابع والأخير يشير إلى القيمة الحرجة الجدولية المأخوذة من جدول توزيع المدى المعياري عند درجتى حرية للمتوسطات (الصف) (٣) ، وتباين الخطأ (العمود) (٢٧) (٣٠-٣). وهي دائماً تساوى ٣,٥١ كما سبق و أوضحنا أن القيمة الحرجة لاختبار توكي ثابتة لكل المقارنات الثنائية ، و الرقم الخامس يشير إلى مستوى الدلالة و هو ثابت لكل المقارنات إما ٠,٠١ أو ٠,٠٥ و يفضل فى هذه الحالة اختيار ٠,٠٥ .

وبمقارنة ق المحسوبة وق الجدولية لكل الفروق نجد أن هناك فرقان دالان إحصائياً وهما الفرقان المشار إليهما بعلامة ~ ~ ، وهما :

١- الفرق بين متوسط مجموعة المرتفعين فى المستوى الاقتصادى و متوسط مجموعة المنخفضين فى المستوى الاقتصادى (حيث أن ق المحسوبة = ٥,٠٧ < ق الجدولية (درجة حرية ٣ للمتوسطات ٢٧ لتباين الخطأ - عند مستوى ٠,٠٥) = ٣,٥١) .

٢- الفرق بين متوسط مجموعة المرتفعين فى المستوى الاقتصادى و متوسط مجموعة المتوسطين فى المستوى الاقتصادى (حيث أن ق المحسوبة = ٤,٣٢ < ق الجدولية (درجة حرية ٣ للمتوسطات ٢٧ لتباين الخطأ - عند مستوى ٠,٠٥) = ٣,٥١) .

و هذا الفرقان هما المستولان عن وجود دلالة احصائية لتأثير المستوى الاقتصادى على القدرة الابتكارية لدى عينة التجربة .

تدريب

هل يمكن إجراء مقارنات ثنائية لنتيجة ف الدالة و الخاصة بتأثير التفاعل المشترك؟

استخدام spss

الخطوة الأولى تحديد خصائص المتغيرات المطلوب معالجتها إحصائياً ، و ذلك بفتح شاشة *variable view* و تحديد هذه الخصائص من خلال الجدول التالى و الموضح أيضاً بالشاشة كالتالى:

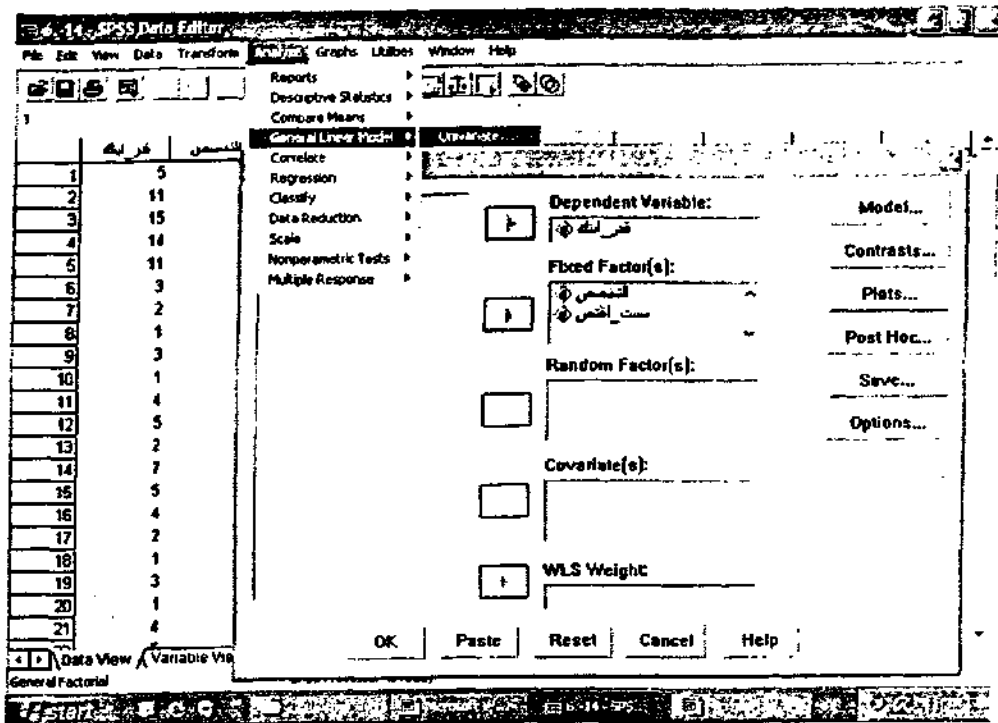
الاسم	النوع	حجم المتغير	نواصع العشرية	بطاقة المتغير	الأكواد	القيم المتوقعة	عرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
قس-ابتك	رقمي	٨	٠	درجات ٢٠ مفصوص في القصة الابتكارية	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	متدرج
التخصص	رقمي	٨	٠	تصنيف المفحوصين على التجربة ١) علمي، ٢) أدبي	١) علمي، ٢) أدبي	لا يوجد	٨	يمين	متدرج
مست-اقتصاد	رقمي	٨	٠	تصنيف المفحوصين على التجربة ١) مرتفع، ٢) متوسط، ٣) منخفض	١) مرتفع، ٢) متوسط، ٣) منخفض	لا يوجد	٨	يمين	متدرج

SPSS Data Editor										
File Edit View Data Transform Analyze Graphs Utilities Window Help										
	Name	Type	Width	Decimals	Label	Values	Missing	Column	Align	Measure
1	قس-ابتك	Numeri	8	0	درجات ٢٠ مفصوص في القصة الابتكارية	None	None	8	Right	Scale
2	التخصص	Numeri	8	0	تصنيف المفحوصين على التجربة (١) علمي، (٢) أدبي	(1). None	None	8	Right	Scale
3	مست-اقتصاد	Numeri	8	0	تصنيف المفحوصين على التجربة (١) مرتفع، (٢) متوسط، (٣) منخفض	(1). None	None	8	Right	Scale
4										
5										
6										
7										
8										
9										
10										
11										
12										
13										
14										
15										
16										
17										
18										
19										
20										
21										
22										
23										
24										
25										
26										
27										
28										
29										
30										
31										
32										
33										
34										
35										
36										
37										
38										
39										
40										
41										
42										
43										
44										
45										
46										
47										
48										
49										
50										
51										
52										
53										
54										
55										
56										
57										
58										
59										
60										
61										
62										
63										
64										
65										
66										
67										
68										
69										
70										
71										
72										
73										
74										
75										
76										
77										
78										
79										
80										
81										
82										
83										
84										
85										
86										
87										
88										
89										
90										
91										
92										
93										
94										
95										
96										
97										
98										
99										
100										

الخطوة الثانية : يتم الانتقال إلى شاشة *data view* لتدوين بيانات المتغيرات (قدر ابتك) ، (التخصص) ، (مست_اقتص) كما بالشكل :

	رقم الدقة	المتخصص	مست_اقتص	مست_اقتص	مست_اقتص
1	5	1	1	1	1
2	11	1	1	1	1
3	15	1	1	1	1
4	14	1	1	1	1
5	11	1	1	1	1
6	3	1	2	2	2
7	2	1	2	2	2
8	1	1	2	2	2
9	3	1	2	2	2
10	1	1	2	2	2
11	4	1	3	3	3
12	5	1	3	3	3
13	2	1	3	3	3
14	7	1	3	3	3
15	5	1	3	3	3
16	4	2	1	1	1
17	2	2	1	1	1
18	1	2	1	1	1
19	3	2	1	1	1
20	1	2	1	1	1
21	4	2	2	2	2

الخطوة الثالثة : من سطر الأوامر *analyze* نختار الأمر الفرعي *general liner model* ثم الأمر الفرعي *univariate* ، سيظهر مربع حوار كما بالشكل ، ندخل المتغير التابع (قدر ابتك) في المستطيل المسمى *dependent variable* ، ثم ندخل المتغيرين المستقلين (التخصص) ، و (مست_اقتص) في المستطيل المسمى *fixed factor(s)* نظراً لانتماء المتغيرين المستقلين إلى نموذج التأثيرات الثابتة كما سبق وأوضحنا :



الخطوة الرابعة : بعد الضغط على الذرار ok نحصل على النتيجة الموضحة في شاشة النتائج التالية :

SPSS Viewer

File Edit View Insert Format Analyze Graphs Utilities Window Help

Univariate Analysis of Variance

Tests of Between-Subjects Effects

Dependent Variable: برزت ٢٠ محروس في الدورة الإنكارية

Source	Type III Sum of Squares	df	Mean Square	F	Sig.
Corrected Model	319.200 ^a	5	63.840	14.187	.000
Intercept	634.800	1	634.800	141.067	.000
التجسس	53.333	1	53.333	11.852	.002
مست إقطن	67.400	2	33.700	7.489	.003
التجسس * مست إقطن	198.457	2	99.233	22.052	.000
Error	108.000	24	4.500		
Total	1062.000	30			
Corrected Total	427.200	29			

^a. R Squared = .747 (Adjusted R Squared = .695)

Double click to edit Pivot Table

SPSS Processor is ready

H: 139, W: 270

مقارنة الطريقة اليدوية بطريقة spss :

طريقة spss	الطريقة اليدوية	
. ١١,٨٥	. ١١,٨٥	ف-محصوبة لتأثير متغير التخصص =
. ٧,٤٩	. ٧,٤٩	ف-محصوبة لتأثير متغير المستوى الاقتصادي =
. ٢٢,٠٥	. ٢٢,٠٥	ف-محصوبة لتأثير التفاعل بين المتغيرين المستقلين (التخصص × المستوى الاقتصادي) =
الدلالة الإحصائية لقيمة ف-محصوبة لتأثير متغير التخصص = ٠,٠٠٢، هذه الدلالة تعنى أن ف-دالة عند مستوى ٠,٠١ .	ف-المحصوبة (١١,٨٥) < ف-محصوبة (٧,٨٢) . وبذلك نجد أن ف-دالة إحصائية عند مستوى ٠,٠١ .	الدلالة
الدلالة الإحصائية لقيمة ف-محصوبة لتأثير متغير المستوى الاقتصادي = ٠,٠٠٣، هذه الدلالة تعنى أن ف-دالة عند مستوى ٠,٠١ .	ف-المحصوبة (٧,٤٩) < ف-محصوبة (٥,٦١) . وبذلك نجد أن ف-دالة إحصائية عند مستوى ٠,٠١ .	
الدلالة الإحصائية لقيمة ف-محصوبة لتأثير تفاعل المتغيرين (التخصص × المستوى الاقتصادي) = ٠,٠٠٠، هذه الدلالة تعنى أن ف-دالة عند مستوى ٠,٠١ (وأيضاً ٠,٠٠١) .	ف-المحصوبة (٢٢,٠٥) < ف-محصوبة (٥,٦١) . وبذلك نجد أن ف-دالة إحصائية عند مستوى ٠,٠١ .	
وبذلك نجد النتائج تسير في الطريقتين في نفس الاتجاه		
قبول الفرض الذي تمت صياغته يوجد تأثير لتغيري التخصص (علمي-أدبي) و المستوى الاقتصادي (مرتفع-متوسط-منخفض) و التفاعل بينهما على القدرة الابتكارية		الفرض المصاغ

و يمكن تلخيص النتيجة السابقة في الجدول التالي :

مصدر التباين	مجموع المربعات	درجات الحرية	التباين	النسبة الفائية	الدلالة
تأثير المتغير المستقل (التخصص)	٥٣,٣٣	١	٥٣,٣٣	١١,٨٥	٠,٠١
تأثير المتغير المستقل (المستوى الاقتصادي)	٦٧,٤	٢	٣٣,٧	٧,٤٩	٠,٠١
تأثير التفاعل المشترك	١٩٨,٤٧	٢	٩٩,٢٣	٢٢,٠٥	٠,٠١
الخطأ	١٠٨	٢٤	٤,٥		

حجم تأثير المتغيرين المستقلين و كذلك التفاعل على المتغير التابع :

أوضح (Aron&Aron,1995,399) أنه في حالة تحليل التباين العامل ثنائي الاتجاه فإنه

يمكن حساب حجم التأثير كالتالي:

حجم تأثير المتغير المستقل الأول (الصفوف)

$$= \frac{\text{مجموع المربعات بين الصفوف}}{\text{المجموع الكلي للمربعات - مجموع مربعات الأعمدة - مجموع مربعات التفاعل}} \dots (٥٦-١)$$

$$= \frac{٥٣,٣٣}{١٩٨,٤٧ - ٦٧,٤ - ٥٣,٣٣} = ٠,٣٣ \text{ و هو حجم تأثير قوى طبقاً لمحك كوهين}$$

حجم تأثير المتغير المستقل الثاني (الأعمدة)

$$= \frac{\text{مجموع المربعات بين الأعمدة}}{\text{المجموع الكلي للمربعات - مجموع مربعات الصفوف - مجموع مربعات التفاعل}} \dots (٥٧-١)$$

$$= \frac{٦٧,٤}{١٩٨,٤٧ - ٥٣,٣٣ - ٥٣,٣٣} = ٠,٣٨ \text{ و هو حجم تأثير قوى طبقاً لمحك كوهين}$$

حجم تأثير التفاعل (التخصص × المستوى الاقتصادي)

$$= \frac{\text{مجموع مربعات التفاعل}}{\text{المجموع الكلي للمربعات - مجموع مربعات الصفوف - مجموع مربعات الأعمدة}} \dots (٥٨-١)$$

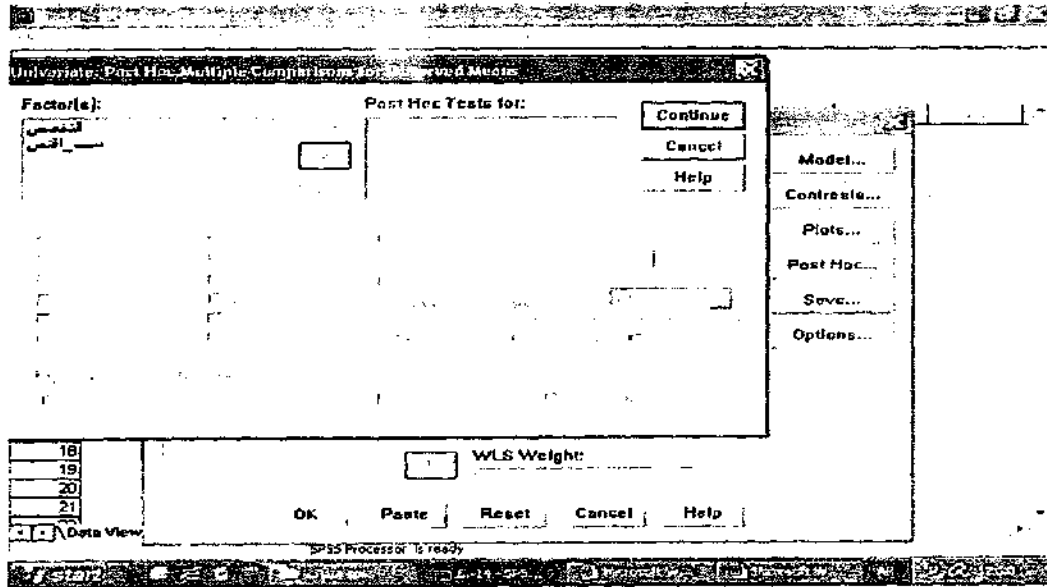
$$= \frac{١٩٨,٤٧}{٦٧,٤ - ٥٣,٣٣ - ٥٣,٣٣} = ٠,٦٥ \text{ و هو حجم تأثير قوى طبقاً لمحك كوهين}$$

المقارنات البعدية :

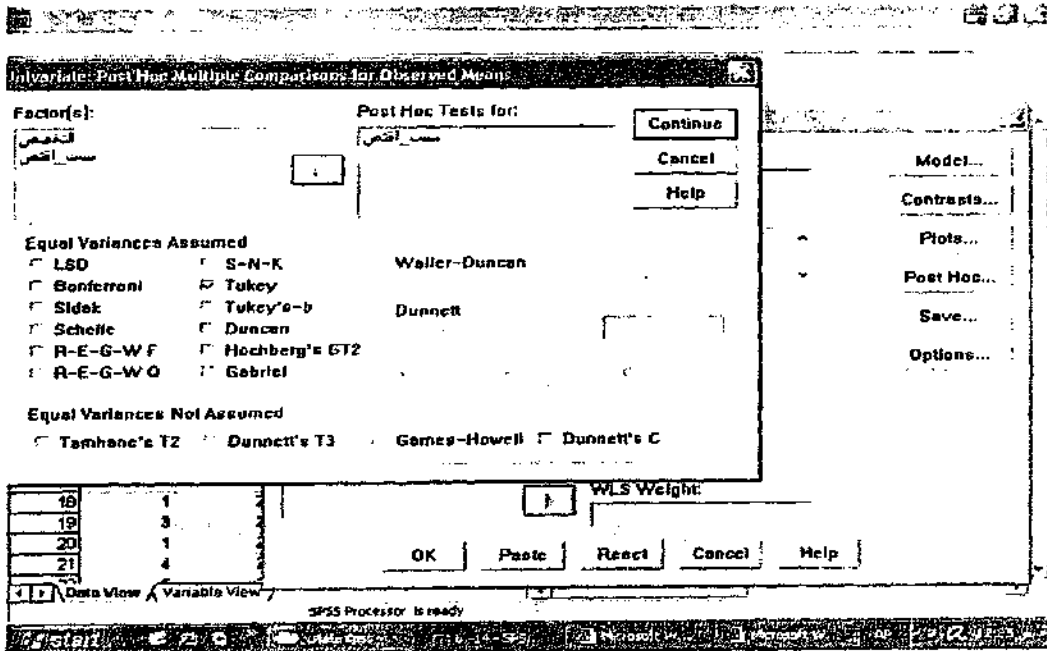
يمكن إجراء اختبار توكي Tukey باستخدام برنامج spss كالتالي:

١- اضغط على زر post hoc... الموجود في صندوق الحوار الموضح في الخطوة الثالثة

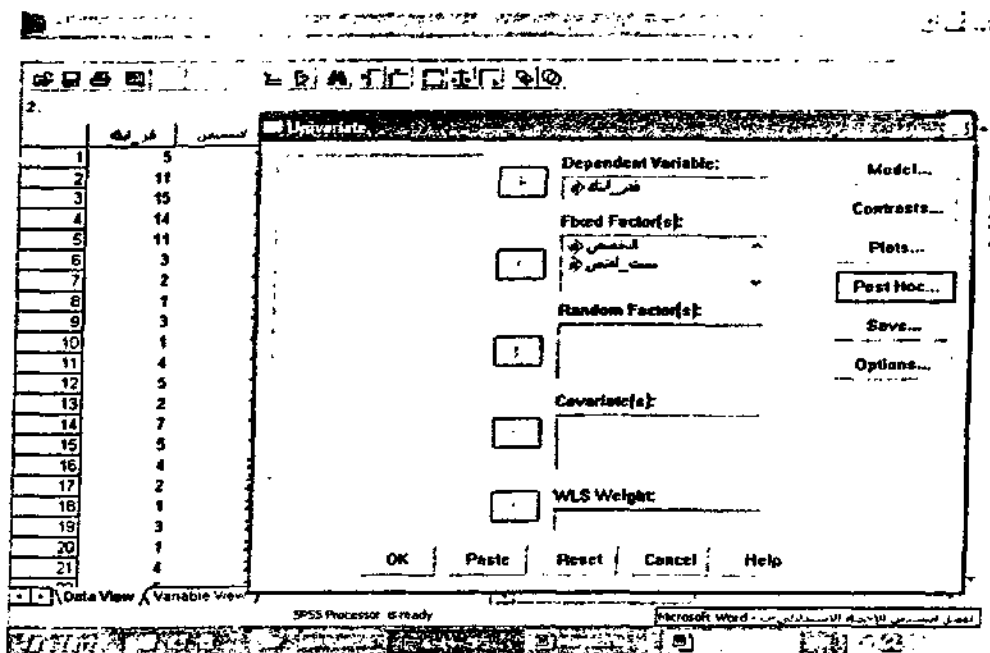
السابقة ستحصل على مربع الحوار الفرعي التالي:



١- ادخل العامل (المتغير المستقل) المطلوب إجراء المقارنات المتعددة بين متوسطات مستوياته وهو العامل (مست_اقتص) في المربع المسمى post hoc tests for وذلك لتنشيط اختبارات المقارنات المتعددة ، ثم نحدد اختبار توكي ، كما بالشكل التالي:



١- اضغط على زر continue لإخفاء هذا المربع و العودة إلى مربع الحوار الأصلي ، كما بالشكل :



٢- اضغط على زر ok ستحصل على الجدول الخاص بقيم ف و كذلك جدول المقارنات البعدية الخاصة باختبار Tukey كالتالي :

Output 8 - SPSS Viewer

File Edit View Insert Format Analyze Graphs Utilities Window Help

Post Hoc Tests

تصنيف للمحوصين على تجربة (١ ، مركب) ، (٢ ، متوسط) ، (٣ ، مخلفض

Multiple Comparisons

Dependent Variable: مركب ٣٠ محوصين في التجربة ١-٣ مركبة

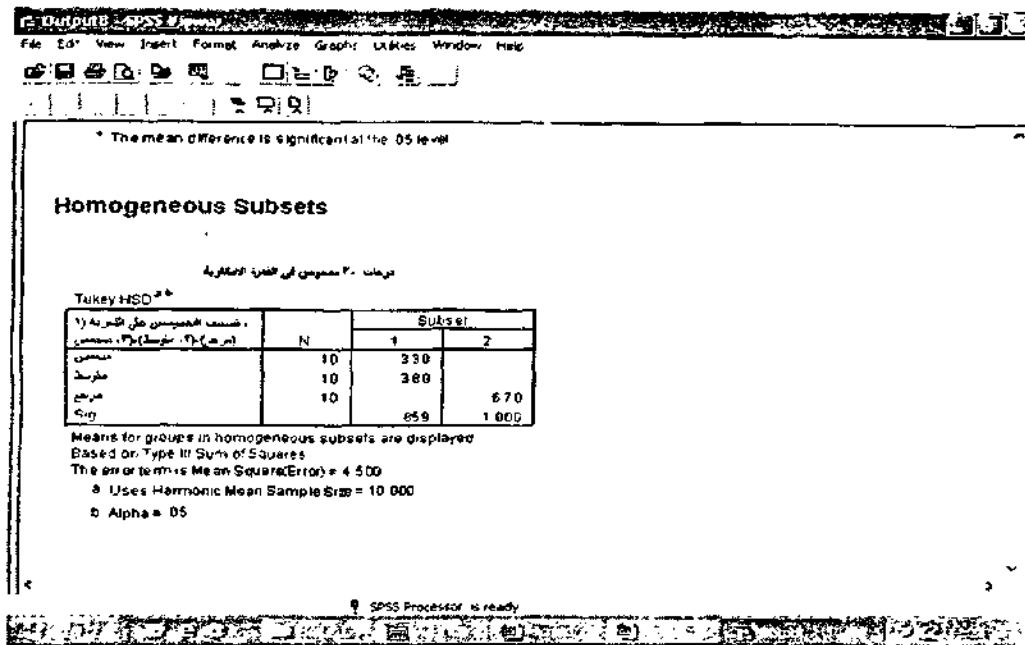
Tukey HSD

		Mean Difference (I-J)	Std. Error	Sig.	95% Confidence Interval	
					Lower Bound	Upper Bound
(١) التجربة (١ ، مركب) ، (٢ ، متوسط) ، (٣ ، مخلفض	مركب	2.50*	.949	.014	.53	5.27
	متوسط	3.40*	.949	.004	1.03	5.77
	مخلفض	-2.50*	.949	.014	-5.27	-.53
مركب	متوسط	.50	.949	.859	-1.87	2.87
	مخلفض	3.40*	.949	.004	5.77	1.03
متوسط	مركب	-.50	.949	.859	-2.87	1.87
	مخلفض					

Based on observed means

* The mean difference is significant at the .05 level.

SPSS Processor is ready



يلاحظ من الجدول وجود فرقين دالين إحصائياً عند مستوى ٠,٠٥ هما :

• الفرق بين المتوسط الأكبر (٦,٧) و المتوسط الأصغر (٣,٣) (٣,٤) .

• الفرق بين المتوسط الأكبر (٦,٧) و المتوسط التالي في الصغر (٣,٨) (٢,٩) ، و هي

نفس النتيجة التي تم التوصل إليها يدوياً .

تدريب

فسر النتيجة المتوصل إليها تربوياً

٢- في حالة الخلايا غير المتساوية في أعداد بياناتها :

سبق و أن أوضحنا عند حديثنا عن تحليل التباين العاملي أن طريقة حسابه يدوياً تعتمد على تساوى الخلايا في أعداد بياناتها (أو تناسبها) كما رأينا في المثال السابق ، و أوضحنا أيضاً أن عدم تساوى أعداد البيانات في كل خلية (أو عدم تناسبها) يمثل قضية و مشكلة كبيرة بين علماء الإحصاء و منهم من اقترح أساليب إحصائية مثل طريقة المربعات الصغرى و التي تتطلب إجراءات إحصائية من الصعب إجراؤها يدوياً لأنها غاية في التعقيد و كذلك طريقة المتوسط التوافقي و التي تنقصها الدقة كما أنها تطبق فقط في حالة تقارب الخلايا في أعداد بياناتها مما يخفض من أسهم مزايا استخدام هذه الطريقة ، و

على ذلك و أمام هذه الصعوبات أشرنا نقلاً عن (Aron & Aron, 1995, 403) إلى أنه إما أن يلجأ الباحث إلى حذف الأعداد في بعض الخلايا بصورة تجعل الخلايا متساوية أو أن يلجأ الباحث إلى الطريقة الالكترونية مباشرة لأن برامج الكمبيوتر و منها برنامج spss يتعامل مع الخلايا المتساوية وكذلك غير المتساوية في أعداد بياناتها ، و الخطوات المتبعة في إجراء تحليل التباين العاُملى ثنائى الاتجاه في حالة الخلايا المتساوية (المتناسبة) في أعداد بياناتها هي نفس الخطوات في حالة الخلايا غير المتساوية (غير المناسبة) في أعداد بياناتها (و لكن ينبغي معرفة أن البرنامج في هذه الحالة يقوم بتعديل للخلايا باستخدام طريقة المربعات الصغرى) و هي يتم تنفيذها أوتوماتيكياً في البرنامج أى لا يتحكم فيها المستخدم أو الباحث ، و على ذلك فإذا كان على الباحث معالجة خلاياه غير المتساوية أو غير المناسبة في أعداد بياناتها أن يلجأ إلى الطريقة الالكترونية كما في المثال التالى: وهو مثال غير حقيقى يتكون من عدد صغير من البيانات و ذلك لغرض الشرح و إذا صادف الباحث بيانات حقيقية فمن الضرورى أن يتحقق من توافر شروط تحليل التباين و التى منها الاعتدالية و التجانس .

مثال (٦-١١) : أراد باحث معرفة أثر كل من متغير التدخين (مدخن-غير مدخن) و النوع (ذكر-أنثى) على تحصيل ١٦ طالب جامعى موزعين بالتساوى على الخلايا الأربعة الناتجة من تفاعل مستويى المتغيرين المستقلين (التدخين و النوع) و لكن لسبب أو لآخر تغيب ٣ طلاب فأصبح عدد عينته الكلية ١٣ طالب و بياناتها كالتالى:

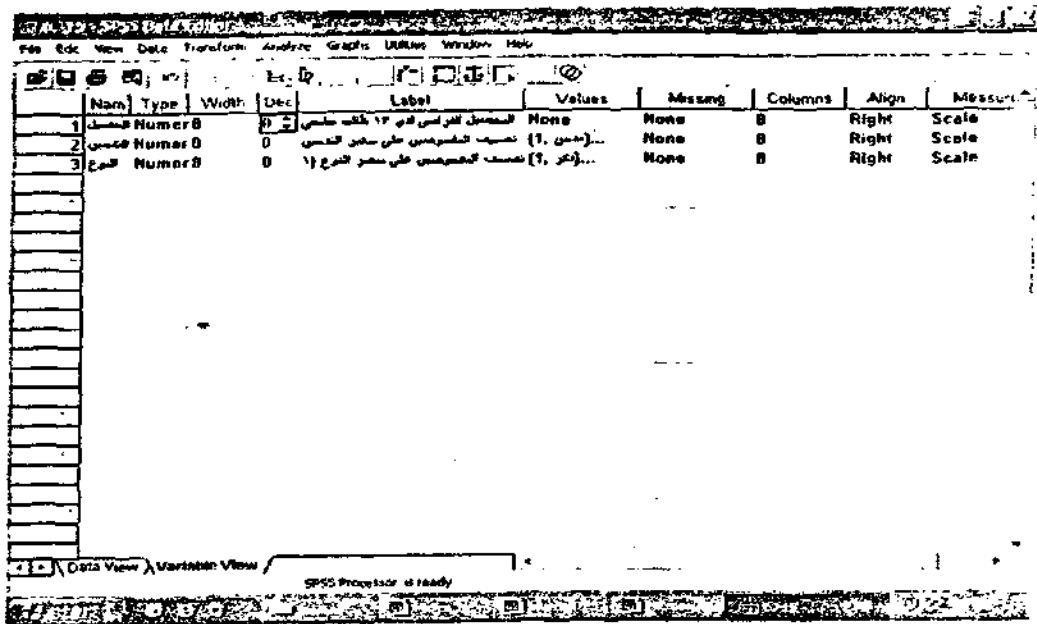
النوع التدخين	ذكر	أنثى
مدخن	٤	١
	٢	٣
	٥	٤
		٢
غير مدخن	٧	٤
	٦	٣
	٩	
	٨	

و المطلوب اختبار الفرض البحثي : يوجد تأثير لتغيري التدخين(مدخن-غير مدخن) و النوع (ذكر-أنثى) و التفاعل بينهما على التحصيل الدراسي .

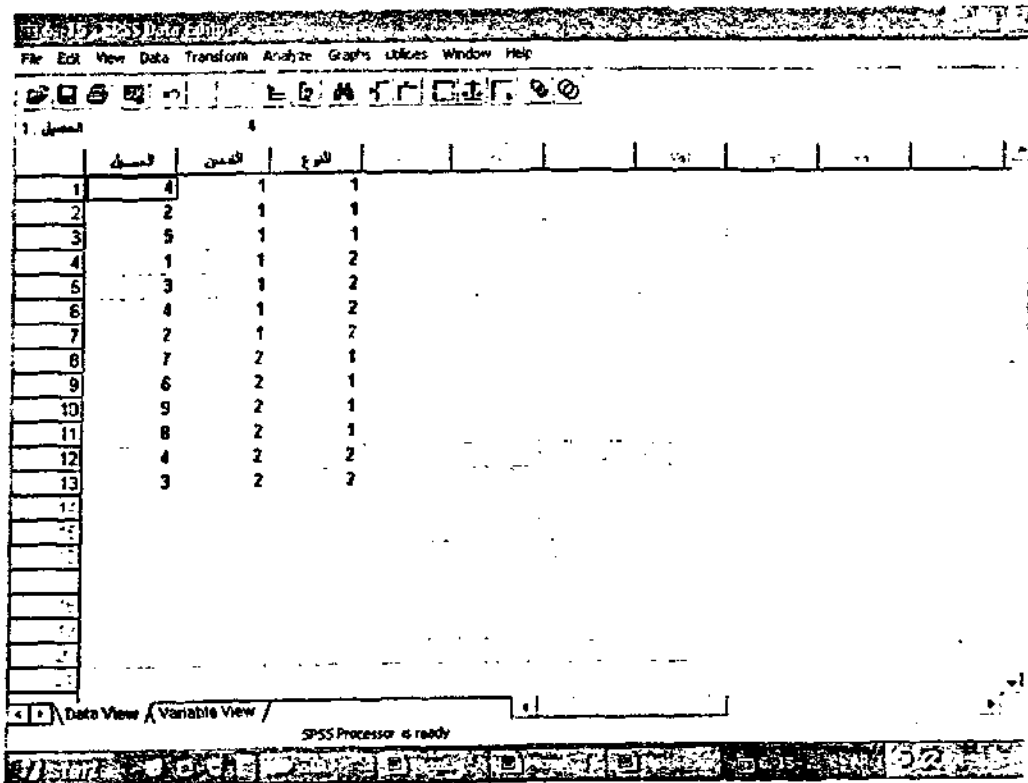
حيث أن الخلايا غير متساوية في أعداد بياناتها كما أنها غير متناسبة فهي كالتالي(٣-٤-٤-٢) ، لذلك فإن الحل اليدوي قد يعتريه بعض الصعوبات مما يجعلنا نلجأ إلى الحل الالكتروني بنفس الخطوات المستخدمة في حالة الخلايا المتساوية كالتالي:

الخطوة الأولى : تحديد خصائص المتغيرات المطلوب معالجتها إحصائياً ، و ذلك بفتح شاشة *variable view* و تحديد هذه الخصائص من خلال الجدول التالي و الموضح أيضاً بالشاشة كالتالي:

الاسم	النوع	حجم المتغير	الموضع العشرية	بطاقة المتغير	الأكواد	القيم المقبولة	عرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
التحصيل	رقمي	٨	٠	التحصيل الدراسي لدى ١٣ طالب جامعي	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	مترج
التدخين	رقمي	٨	٠	تصنيف المفوضين على متغير التدخين (١ مدخن، (٢ غير مدخن) .	(١) لا يوجد (٢) مدخن، (٣) غير مدخن	لا يوجد	٨	يمين	مترج
النوع	رقمي	٨	٠	تصنيف المفوضين على متغير النوع (١ ذكر، (٢ أنثى)	(١) ذكر، (٢) أنثى	لا يوجد	٨	يمين	مترج

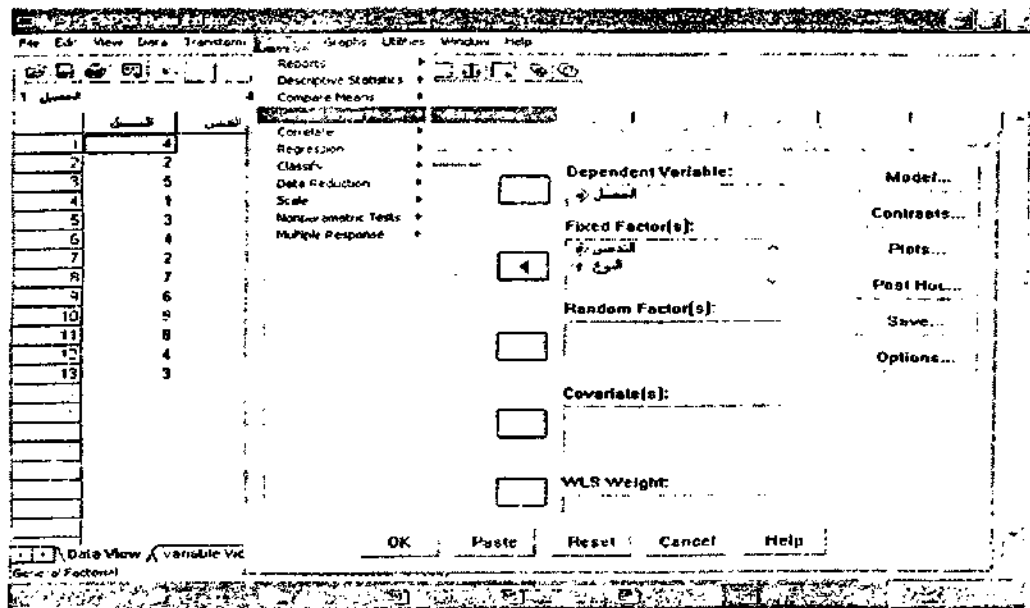


الخطوة الثانية : يتم الانتقال إلى شاشة *data view* لتدوين بيانات المتغيرات (التحميل) ، (التدخين) ، (النوع) كما بالشكل :

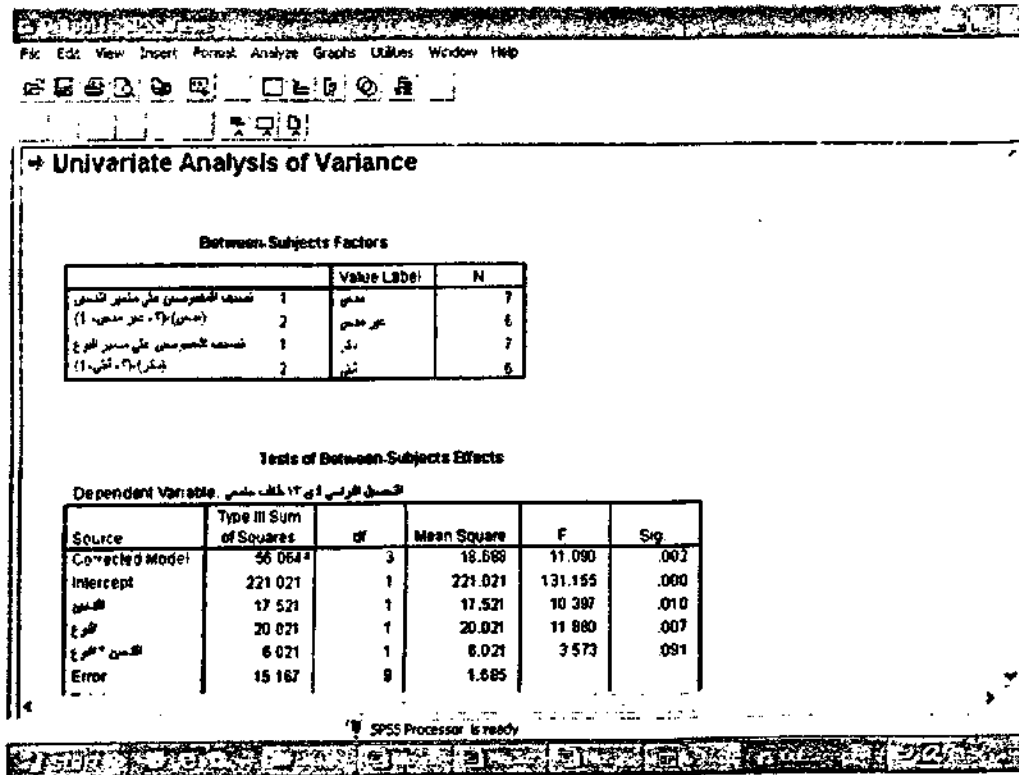


الخطوة الثالثة : من سطر الأوامر *analyze* نختار الأمر الفرعي *general liner model* ثم الأمر الفرعي *univariate* ، سيظهر مربع حوار كما بالشكل ، ندخل المتغير التابع

(التحصيل) في المستطيل المسمى *dependent variable* ، ثم ندخل المتغيرين المستقلين (التدخين)، و (النوع) في المستطيل المسمى *fixed factor(s)* نظراً لانتماء المتغيرين المستقلين إلى نموذج التأثيرات الثابتة كما سبق و أوضحنا :



الخطوة الرابعة : بعد الضغط على الزر *ok* نحصل على النتيجة الموضحة في شاشة النتائج التالية :

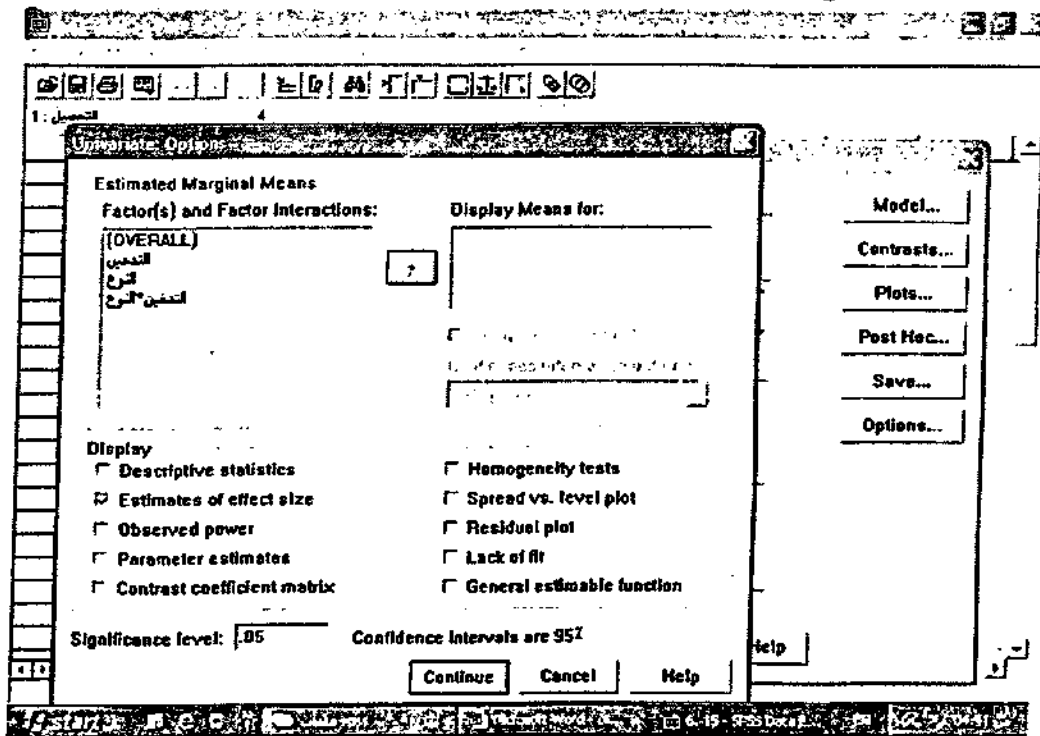


يلاحظ من الشاشة أن : ف المحسوبة لتأثير متغير التدخين = ١٠,٣٩٧ ، ف المحسوبة لتأثير متغير النوع = ١١,٨٨ ، ف المحسوبة لتأثير التفاعل بين المتغيرين المستقلين (التدخين×النوع) = ٣,٥٧ .

الخطوة الخامسة : التعرف على الدلالة الإحصائية لقيمة ف الناتجة : من الشاشة نلاحظ أن : الدلالة الإحصائية لقيمة ف المحسوبة لتأثير متغير التدخين = ٠,٠١ ، و الدلالة الإحصائية لقيمة ف المحسوبة لتأثير متغير النوع = ٠,٠٠٧ ، هذه الدلالة تعنى ف دالة عند مستوى ٠,٠١ ، و الدلالة الإحصائية لقيمة ف المحسوبة لتأثير التفاعل (التدخين×النوع) = ٠,٠٩ ، هذه الدلالة تعنى ف غير دالة للتفاعل ، و بالتالى فإن الفرض الصفري يرفض جزئياً ، و بالتالى يتم قبول الفرض البديل " يوجد تأثير لمتغيرى التدخين(مدخن-غير مدخن) و النوع (ذكر-أنثى) و التفاعل بينهما على التحصيل الدراسى " جزئياً.

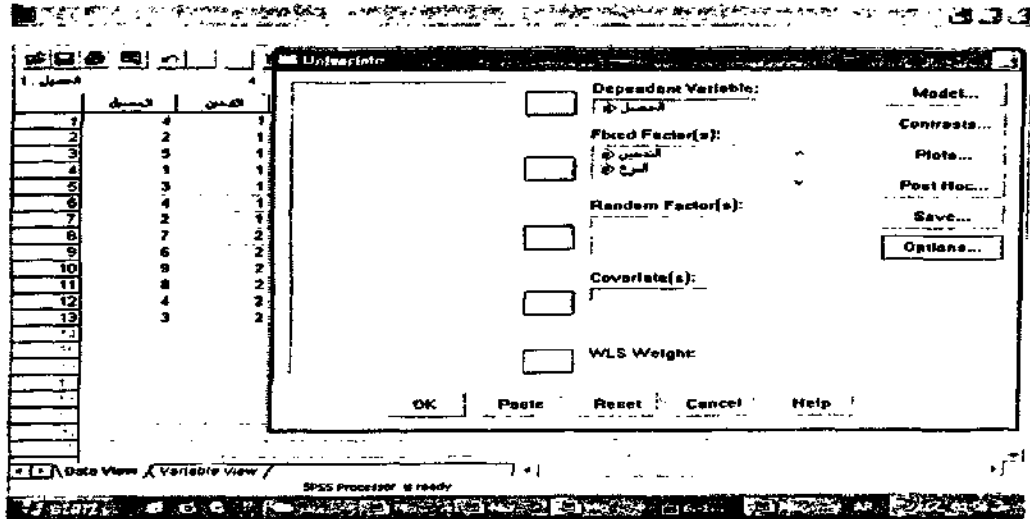
حجم تأثير المتغيرين المستقلين وكذلك التفاعل على المتغير التابع :
علمنا مما سبق كيفية حساب حجم التأثير يدوياً ، و لكن على الباحث أن يعلم أن حجم التأثير يمكن حسابه يدوياً و باستخدام برنامج spss فى حالة الخلايا المتساوية أو غير المتساوية كالتالى:

١-اضغط على زرار options الموجود فى صندوق الحوار الموضح فى الخطوة الثالثة السابقة ستحصل على مربع الحوار الفرعى التالى:

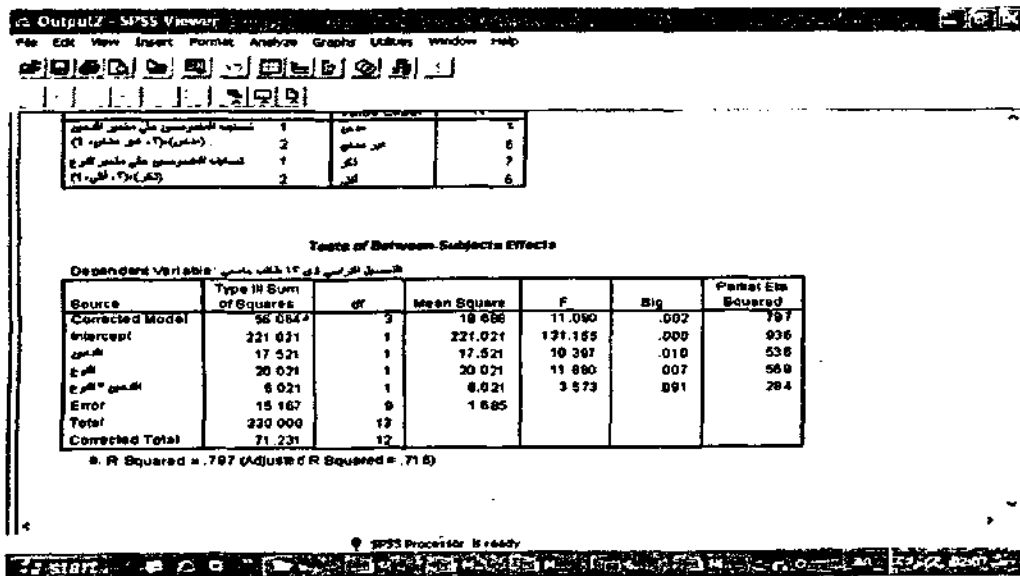


٢-يحتوى مربع الحوار الفرعى على خيارات عديدة ما يهمنا فيها مبدئياً على مستوى هذا المؤلف هى تحديد تقديرات حجم التأثير estimates of effect size الموجود فى الجزء الأيسر السفلى من مربع الحوار الفرعى .

٣-اضغط على زرار continue لإخفاء هذا المربع و العودة إلى مربع الحوار الأسمى ، كما بالشكل:



٤-اضغط على زرار ok ستحصل على الجدول الخاص بقيم ف و مرفق بها على اليمين
حجوم التأثير المختلفة كما بالشكل :



و يلاحظ من الشاشة :

حجم التأثير للمتغير المستقل (التدخين) = ٠,٥٣٦ ، حجم التأثير للمتغير المستقل (النوع) = ٠,٥٦٩ ، و هما تأثيران قويان .

تفسير النتيجة المتحصل عليها تربوياً : تشير النتيجة إلى رفض الفرض الصفري جزئياً ، و قبول الفرض البديل " يوجد تأثير لمتغيري التدخين (مدخن-غير مدخن) و النوع (ذكر-أنثى) و التفاعل بينهما على التحصيل الدراسي " جزئياً ، و جاءت تفاصيل النتيجة لتشير إلى أن كل من متغيري التدخين و النوع لهما تأثيرهما الدال على التحصيل ، أما التفاعل بين المتغيرين فلا يؤثر على التحصيل ، و يمكن تفسير هذه النتيجة في ضوء متوسطات الخلايا لكل متغير فإذا ضغطنا على الاختيار *descriptive statistics* الموجود في الخطوة (١) المتعلق بحجوم التأثير سنحصل على متوسط مجموعة المدخنين في التحصيل = ٣ ، و كذلك متوسط مجموعة غير المدخنين = ٦,١٧ ، و متوسط مجموعة الذكور = ٥,٨٦ ، و متوسط مجموعة الإناث = ٢,٨٣ ، و بذلك نجد تأثيراً قوياً (حجم تأثير قوى) لمتغير التدخين على التحصيل و هو يشير إلى أن مجموعة غير المدخنين أعلى تحصيلاً من مجموعة المدخنين و قد يكون ذلك بسبب الآثار السلبية التي يخلفها التدخين على الجسم و التي تعرقل بالطبع عملية الاستذكار ، أيضاً هناك تأثيراً قوياً (حجم تأثير قوى) لمتغير النوع على التحصيل و هو يشير إلى أن مجموعة الذكور أعلى تحصيلاً من مجموعة الإناث و هي نتيجة ترتبط بظروف العينة نفسها (نظراً لصغر حجم العينة) ، و شئ طبيعي عدم تأثير التفاعل بين المتغيرين على التحصيل فكون المدخن (ذكر أو أنثى) لا يحميه من الآثار السلبية التي يمكن أن تلحقها عملية التدخين على التحصيل .

تدريب

هل يمكن إجراء مقارنات بعدية على المثال السابق

أما إذا لم تتحقق شروط استخدام تحليل التباين العاملي في حالة القياسات المستقلة (مجموعات مستقلة) فإن هناك بدائل لابارامترية عديدة منها اختبار هارول-سيرلين *Harwell-Serlin* ، و غيرها من البدائل اللابارامترية الأخرى ولمعرفة كيفية إجراء هذه البدائل اللابارامترية يمكن الرجوع إلى (محسوب عبد القادر الضوى، ٢٠٠٦، ١١٩-١٦١) .

تحليل التباين ثنائى الاتجاه فى حالة القياسات المتكررة - repeated measures two-way anova

يتم تطبيق تحليل التباين ثنائى الاتجاه للقياسات المتكررة فى حالة مرور نفس المجموعة من المفحوصين بكل المعالجات (القياسات) حيث يكرر القياس على المفحوصين فى معالجات متتالية مختلفة، و كل قياس أو معالجة أو موقف تجريبى يمر به المفحوصون يعد تفاعل مستويين أحدهما من العامل الأول و الآخر من العامل الثانى ، و لكنى نعرف كيفية إجراء هذا النوع من أسلوب تحليل التباين يمكن عرض المثال التالى:

مثال : أراد باحث معرفة أثر كل من الموقف الاختبارى (تعليمات-بدون تعليمات) ، و توقيت الاختبار (صباحاً-مساءً) على الأداء الاختبارى فى مادة الجبر لدى عينة من المفحوصين عددهم ١٠ ، فقام بتطبيق الاختبار عليهم فى أربعة مواقف تجريبية هى: (بتعليمات و صباحاً - بتعليمات و مساءً - بدون تعليمات و صباحاً - بدون تعليمات و مساءً) و كانت بياناتهم موزعة فى الجدول التالى :

توقيت الاختبار الموقف الاختبارى		صباحاً		مساءً
بتعليمات		هنا	١٥	هنا
		زينب	١٤	زينب
		مصطفى	٢١	مصطفى
		مؤمن	١٥	مؤمن
		محمد	١٩	محمد
		عبد	١٥	عبد
		الاء	٢٥	الاء
		اية	١٤	اية
		حمادة	١٧	حمادة
		رقية	١٩	رقية
المجموع			١٧٤	١٠٢
بدون تعليمات		هنا	٤	هنا
		زينب	٥	زينب
		مصطفى	٦	مصطفى
		مؤمن	٧	مؤمن
		محمد	٨	محمد
		عبد	٩	عبد
		الاء	٧	الاء
		اية	١٩	اية
		حمادة	٧	حمادة
		رقية	٩	رقية
المجموع			٨١	٣٤
المجموع الكلى		$391 = 34 + 81 + 102 + 174 =$		

و المطلوب اختبار الفرض البحثى : يختلف الأداء على اختبار مادة الجبر باختلاف الموقف الاختبار (بتعليمات-بدون تعليمات) و توقيت الاختبار(صباحاً-مساءً) و التفاعل بينهما .

بالنظر إلى البيانات السابقة نجد أن معاملات التواء بيانات كل خلية من الخلايا الأربعة أقل من ٢ و من ثم يقترب توزيع بيانات الخلايا من الاعتدالية ، كما أن هناك تجانس بين بيانات الخلايا الأربعة

تدريب

تحقق من اعتدالية و تجانس البيانات السابقة

و بذلك يمكن تطبيق أسلوب تحليل التباين ثنائى الاتجاه للقياسات المتكررة كالتالى :

الطريقة اليدوية :

الخطوة الأولى : الحصول على درجات كل مفحوص فى كل مستوى من مستويى كل متغير مستقل ، و كذلك مجموع درجاته فى المعالجات الأربعة (و هو يساوى مجموع درجات المستويات الأربعة مقسوماً على ٢) كالتالى :

الفحوصون	بتعليمات	بدون تعليمات	صباحاً	مساءً	المجموع
هنا	٢٤	٦	١٩	١١	٣٠
زينب	١٥	٨	١٩	٤	٢٣
مصطفى	٣٥	١٠	٢٧	١٨	٤٥
مؤمن	٢٠	٨	٢٢	٦	٢٨
محمد	٢٧	١٣	٢٧	١٣	٤٠
عبد	٢٧	١١	٢٤	١٤	٣٨
الاء	٣٦	١٠	٣٢	١٤	٤٦
اية	٢٤	٢٣	٣٣	١٤	٤٧
حمادة	٣٤	١٢	٢٤	٢٢	٤٦
رقية	٣٤	١٤	٢٨	٢٠	٤٨
المجموع	٢٧٦	١١٥	٢٥٥	١٣٦	٣٩١

الخطوة الثانية* : الحصول على التباين بين المفحوصين :

(١) : مجموع المربعات بين المفحوصين = صـج

حيث : صـج مجموع مربعات مجموع درجات كل مفحوص في المعالجات الأربعة مقسوماً

على عدد المستويات الكلى = ${}^1(30) + {}^1(23) + {}^1(45) + {}^1(28) + {}^1(40) + {}^1(38) + {}^1(46)$

$$4006,75 = 4 \div 16027 = 4 \div ({}^1(48) + {}^1(46) + {}^1(47) +$$

ج مربع المجموع الكلى للدرجات الأصلية مقسوماً على عدد الملاحظات الكلى

$$ج = ({}^1(391) \div 4 = 3822,025$$

إنذاً : مجموع المربعات بين المفحوصين = $4006,75 - 3822,025 = 184,725$

(٢) : درجات الحرية = عدد المفحوصين - ١ = ١٠ - ١ = ٩

$$\text{التباين بين المفحوصين} = \frac{\text{مجموع المربعات بين المفحوصين}}{\text{درجات الحرية}} = \frac{184,725}{9} = 20,525$$

$$\text{التباين بين المفحوصين} = \frac{184,725}{9} = 20,525$$

الخطوة الثالثة : الحصول على تباين المتغير المستقل (توقيت الاختبار) تباين توقيت الاختبار

كالتالى :

(١) : مجموع مربعات التأثير الرئيسى للمتغير المستقل توقيت الاختبار = صـج

حيث : صـج مجموع مربعى مجموعى الدرجات لمستوى المتغير المستقل (توقيت الاختبار)

مقسوماً على عدد الملاحظات فى هذين المستويين = ${}^1(255) + {}^1(136) \div 20 = 4176,05$

إنذاً : مجموع مربعات التأثير الرئيسى للمتغير المستقل توقيت الاختبار

$$= 4176,05 - 3822,025 = 354,025$$

(٢) : درجات الحرية = عدد مستويات المتغير المستقل - ١ = ٢ - ١ = ١

$$\text{تباين توقيت الاختبار} = \frac{\text{مجموع مربعات التأثير الرئيسى للمتغير المستقل توقيت الاختبار}}{\text{درجات الحرية}} = \frac{354,025}{1} = 354,025$$

* خطوة تأكيدية .

$$\text{تباين توقيت الاختبار} = \frac{354,025}{1} = 354,025$$

الخطوة الرابعة : الحصول على تباين المتغير المستقل (الموقف الاختباري) تباين الموقف الاختباري كالتالي :

(١) : مجموع مربعات التأثير الرئيسي للمتغير المستقل الموقف الاختباري = ع-ج
حيث : ع مجموع مربعي مجموعي الدرجات لمستويي المتغير المستقل (الموقف الاختباري) مقسوماً على عدد الملاحظات في هذين المستويين

$$4470,05 = 20 \div (115)^2 + (276)^2 =$$

إذاً : مجموع مربعات التأثير الرئيسي للمتغير المستقل الموقف الاختباري

$$= 3822,025 - 4470,05 = 648,025$$

(٢) : درجات الحرية = عدد مستويات المتغير المستقل - ١ = ٢ - ١ = ١

$$\begin{aligned} & \text{تباين الموقف الاختباري} = \frac{\text{مجموع مربعات التأثير الرئيسي للمتغير المستقل الموقف الاختباري}}{\text{درجات الحرية}} \\ & \text{تباين الموقف الاختباري} = \frac{648,025}{1} = 648,025 \end{aligned}$$

الخطوة الخامسة: الحصول على تباين تفاعل مستويي المتغيرين المستقلين : الموقف الاختباري × توقيت الاختبار (تباين الموقف الاختباري × توقيت الاختبار) كالتالي:

(١) : مجموع مربعات تفاعل مستويي المتغيرين المستقلين : الموقف الاختباري × توقيت الاختبار = س، ص-ع + ج :

حيث : س، : مجموع مربعات مجاميع الدرجات في المعالجات الأربعة مقسوماً على عدد الأفراد (و ليس الملاحظات) = (١٧٤) + (١٠٢) + (٨١) + (٣٤) ÷ ١٠ = ٤٨٣٩,٧

و من الخطوات السابقة : ص = ٤١٧٦,٠٥ ، ع = ٤٤٧٠,٠٥ ، ج = ٣٨٢٢,٠٢٥

إذاً : مجموع مربعات تفاعل مستويي المتغيرين المستقلين الموقف الاختباري × توقيت الاختبار

$$\text{الاختبار} = 4839,7 - 4176,05 - 4470,05 + 3822,025 = 15,625$$

(٢): درجات الحرية = (عدد مستويات المتغير المستقل الأول - ١) × (عدد مستويات المتغير المستقل الثاني - ١) = (١ - ٢) × (١ - ٢) = ١ × ١ = ١

$$\begin{array}{l} \text{مجموع مربعات تفاعل مستويي المتغيرين} \\ \text{تباين الموقف الاختباري} \times \text{توقيت الاختبار} = \frac{\text{المستقلين : الموقف الاختباري} \times \text{توقيت الاختبار}}{\text{درجات الحرية}} \dots (٦٢-٦) \\ ١٥,٦٢٥ \\ ١٥,٦٢٥ = \frac{15,625}{1} = \text{تباين الموقف الاختباري} \times \text{توقيت الاختبار} \end{array}$$

الخطوة السادسة: الحصول على تباين تفاعل مستويي المتغير المستقل توقيت الاختبار مع

مستويات المفحوصين: توقيت الاختبار × المفحوصين (تباين توقيت الاختبار × المفحوصين) كالتالي:

(١): مجموع مربعات تفاعل مستويي المتغير المستقل توقيت الاختبار مع مستويات المفحوصين: توقيت الاختبار × المفحوصين = ص_١ - ص - ص + ج :

$$\begin{array}{l} \text{حيث : ص} : \text{مجموع مربعات مجموع درجات كل مفحوص في كل مستوى من مستويي} \\ \text{المتغير المستقل توقيت الاختبار (صباحاً - مساءً) مقسوماً على عدد المستويات : ج} = (١٩)^2 \\ + (١٩)^2 + (٢٧)^2 + (٢٢)^2 + (٢٧)^2 + (٢٤)^2 + (٣٢)^2 + (٣٣)^2 + (٢٤)^2 + (٢٨)^2 + (١١)^2 \\ + (٤)^2 + (١٨)^2 + (٦)^2 + (١٣)^2 + (١٤)^2 + (١٤)^2 + (١٤)^2 + (٢٢)^2 + (٢٠)^2 \div 2 \\ = ٨٨٥١ \div 2 = ٤٤٢٥,٥ \end{array}$$

و من الخطوات السابقة: ص = ٤١٧٦,٠٥ ، س = ٤٠٠٦,٧٥ ، ج = ٣٨٢٢,٠٢٥ .

إذاً: مجموع مربعات تفاعل مستويي المتغير المستقل توقيت الاختبار مع مستويات المفحوصين: توقيت الاختبار × المفحوصين = ٤٤٢٥,٥ - ٤١٧٦,٠٥ - ٤٠٠٦,٧٥ + ٣٨٢٢,٠٢٥ = ٦٤,٧٢٥ =

(٢): درجات الحرية = (عدد مستويات المتغير المستقل - ١) × (عدد المفحوصين - ١) = (١ - ١٠) × (١ - ٩) = ٩ =

$$\begin{array}{l} \text{مجموع مربعات تفاعل مستويي المتغير المستقل} \\ \text{توقيت الاختبار مع مستويات المفحوصين: توقيت} \\ \text{تباين توقيت الاختبار} \times \text{المفحوصين} = \frac{\text{توقيت الاختبار مع مستويات المفحوصين: توقيت}}{\text{درجات الحرية}} \dots (٦٣-٦) \\ \text{الاختبار} \times \text{المفحوصين} \end{array}$$

$$\text{تباين توقيت الاختبار} \times \text{المفحوصين} = \frac{64,725}{9} = 7,19$$

الخطوة السابعة: الحصول على تباين تفاعل مستويي المتغير المستقل الموقف الاختباري مع

مستويات المفحوصين: الموقف الاختباري \times المفحوصين (تباين الموقف الاختباري \times المفحوصين) كالتالي:

(١): مجموع مربعات تفاعل مستويي المتغير المستقل الموقف الاختباري مع مستويات المفحوصين: الموقف الاختباري \times المفحوصين = ع، ح-س+ج :

$$\begin{aligned} \text{حيث : ع, : مجموع مربعات مجموع درجات كل مفحوص في كل مستوى من مستويي} \\ \text{المتغير المستقل الموقف الاختباري (تعليمات بدون تعليمات) مقسوماً على عدد المستويات} \\ \text{: ص,} = (24)^2 + (15)^2 + (35)^2 + (20)^2 + (27)^2 + (27)^2 + (36)^2 + (24)^2 + (34)^2 \\ + (34)^2 + (6)^2 + (8)^2 + (10)^2 + (8)^2 + (13)^2 + (11)^2 + (10)^2 + (23)^2 + (12)^2 + (14)^2 \div 2 \\ = 9591 \div 2 = 4795,5 \end{aligned}$$

و من الخطوات السابقة: ع = 4470,05، س = 4006,75، ج = 3822,025.

إذاً: مجموع مربعات تفاعل مستويي المتغير المستقل الموقف الاختباري مع مستويات

$$\begin{aligned} \text{المفحوصين: الموقف الاختباري} \times \text{المفحوصين} = 4795,5 - 4470,05 - 4006,75 + 3822,025 \\ = 140,725 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} (2): \text{درجات الحرية} = (\text{عدد مستويات المتغير المستقل} - 1) \times (\text{عدد المفحوصين} - 1) = (2 - 1) \\ = (1 - 10) \times 1 = 9 \times 1 = 9 \end{aligned}$$

مجموع مربعات تفاعل مستويي المتغير المستقل	
الموقف الاختباري مع مستويات المفحوصين:	
..... (6-1)	
الموقف الاختباري \times المفحوصين	تباين الموقف الاختباري \times المفحوصين
درجات الحرية	
140,725	
10,64 =	تباين الموقف الاختباري \times المفحوصين
9	

الخطوة الثامنة : الحصول على تباين تفاعل مستويي المتغير المستقل الموقف الاختباري مع

مستويي المتغير المستقل توقيت الاختبار مع مستويات المفحوصين: الموقف الاختباري \times

توقيت الاختبار \times المفحوصين (تباين الموقف الاختباري \times توقيت الاختبار \times المفحوصين):

(١): مجموع مربعات تفاعل مستويي المتغير المستقل الموقف الاختباري مع مستويي المتغير المستقل توقيت الاختبار مع مستويات الفحوصين: الموقف الاختباري × توقيت الاختبار × الفحوصين = ج_١ - س_١ ص_١ ع_١ + س_٢ ص_٢ ع_٢ + ج_٣ - س_٣ ص_٣ ع_٣

حيث : ج_١ : مجموع مربعات الدرجات في الأربع معالجات : (١٥) + (١٤) + (٢١) + (١٥) + (١٩) + (١٥) + (٢٥) + (١٤) + (١٧) + (١٩) + (٩) + (١) + (١٤) + (٥) + (٨) + (١٢) + (١١) + (١٠) + (١٧) + (١٥) + (٤) + (٥) + (٦) + (٧) + (٨) + (٩) + (٧) + (١٩) + (٧) + (٩) + (٢) + (٥) + (٣) + (٤) + (١) + (٥) + (٥) + (٥) = ٥٣٣٥

و من الخطوات السابقة: س_١ = ٤٨٣٩,٧ ، ص_١ = ٤٤٢٥,٥ ، ع_١ = ٤٧٩٥,٥ ، س_٢ = ٤٠٠٦,٧٥ ، ص_٢ = ٤١٧٦,٠٥ ، ع_٢ = ٤٤٧٠,٠٥ ، ج_٣ = ٣٨٢٢,٠٢٥

إنّ: مجموع مربعات تفاعل مستويي المتغير المستقل الموقف الاختباري مع مستويي المتغير المستقل توقيت الاختبار مع مستويات الفحوصين: الموقف الاختباري × توقيت الاختبار × الفحوصين = ٥٣٣٥ - ٤٨٣٩,٧ - ٤٤٢٥,٥ - ٤٧٩٥,٥ - ٤٠٠٦,٧٥ - ٤١٧٦,٠٥ + ٤٤٧٠,٠٥ = ٣٨٢٢,٠٢٥ - ١٠٥,١٢٥ .

(٢): درجات الحرية = (عدد مستويات المتغير المستقل الأول - ١) × (عدد مستويات المتغير المستقل الثاني - ١) × (عدد الفحوصين - ١) = (٢ - ١) × (٢ - ١) × (١٠ - ١) = ٩ .

مجموع مربعات تفاعل مستويي المتغير المستقل الموقف الاختباري مع مستويي المتغير المستقل توقيت الاختبار مع مستويات الفحوصين: الموقف الاختباري × توقيت الاختبار × الفحوصين		
تباين الموقف الاختباري، توقيت الاختبار، الفحوصين =	درجات الحرية	١٠٥,١٢٥
تباين الموقف الاختباري، توقيت الاختبار، الفحوصين =	٩	١١,٦٨٠

الخطوة التاسعة*: الحصول على التباين الكلي كالتالي:

(١): المجموع الكلي للمربعات داخل الفحوصين = ج_١ - س_١ ص_١ ع_١ = ٣٨٢٢,٠٢٥ - ٥٣٣٥ = ١٥١٢,٩٧٥ .

(٢) درجات الحرية = العدد الكلي للملاحظات - ١ = ٤٠ - ١ = ٣٩ .

* خطوة تأكيدية .

$$\text{التباين الكلي} = \frac{\text{المجموع الكلي للمربعات داخل المفحوصين}}{\text{درجات الحرية}} \dots (٦٦-٦)$$

$$\text{التباين الكلي} = \frac{١٥١٢,٩٧٥}{٣٩} = ٣٨,٧٩$$

الخطوة العاشرة : إيجاد النسب الفائية التالية :

النسبة الفائية لتأثير المتغير المستقل (توقيت الاختبار)

$$\text{فـ توقيت الاختبار} = \frac{\text{تباين توقيت الاختبار}}{\text{تباين توقيت الاختبار} \times \text{المفحوصين}} \dots (٦٧-٦)$$

$$\text{فـ توقيت الاختبار} = \frac{٣٥٤,٠٢٥}{٧,١٩} = ٤٩,٢٤$$

النسبة الفائية لتأثير المتغير المستقل (الموقف الاختباري)

$$\text{فـ الموقف الاختباري} = \frac{\text{تباين الموقف الاختباري}}{\text{تباين الموقف الاختباري} \times \text{المفحوصين}} \dots (٦٨-٦)$$

$$\text{فـ} = \frac{٦٤٨,٠٢٥}{١٥,٦٤} = ٤١,٤٣$$

النسبة الفائية لتأثير تفاعل المتغيرين المستقلين (توقيت الاختبار \times الموقف الاختباري)

$$\text{فـ (توقيت الاختبار} \times \text{الموقف الاختباري)} = \frac{\text{تباين توقيت الاختبار} \times \text{الموقف الاختباري}}{\text{تباين توقيت الاختبار} \times \text{الموقف الاختباري} \times \text{المفحوصين}} \dots (٦٩-٦)$$

$$\text{فـ (توقيت الاختبار} \times \text{الموقف الاختباري)} = \frac{١٥,٦٢٥}{١١,٦٨} = ١,٣٤$$

الخطوة الحادية عشر: إعداد الجدول التالي :

مصدر التباين	مجموع المربعات	درجات الحرية	التباين	النسبة الفائية	الدالة
بين المفحوصين	١٨٤,٧٢٥	٩	٢٠,٥٢٥		
توقيت الاختبار	٣٥٤,٠٢٥	١	٣٥٤,٠٢٥	٤٩,٢٤	٠,٠١
الموقف الاختباري	٦٤٨,٠٢٥	١	٦٤٨,٠٢٥	٤١,٤٣	٠,٠١
توقيت الاختبار \times الموقف الاختباري	١٥,٦٢٥	١	١٥,٦٢٥	١,٣٤	غير دالة
توقيت الاختبار \times المفحوصين	٦٤,٧٢٥	٩	٧,١٩		
الموقف الاختباري \times المفحوصين	١٤٠,٧٢٥	٩	١٥,٦٤		
توقيت الاختبار \times الموقف الاختباري \times المفحوصين	١٠٥,١٢٥	٩	١١,٦٨		
الكلي	١٥١٢,٩٧٥	٣٩			

تفسير النتيجة المتوصل إليها تربوياً: تشير النتيجة إلى رفض الفرض الصفري جزئياً و قبول الفرض البديل ~ يختلف الأداء على اختبار مادة الجبر باختلاف الموقف الاختباري (بتعليمات-بدون تعليمات) و توقيت الاختبار (صباحاً-مساءً) و التفاعل بينهما ~ ، جزئياً ، حيث تم التوصل إلى وجود تأثير دال لكل من الموقف الاختباري (بتعليمات-بدون تعليمات) ، و توقيت الاختبار (صباحاً-مساءً) على الأداء الاختباري و لكن لا يوجد تأثير للتفاعل بين مستويي المتغيرين ، و إذا تفحصنا متوسط درجات كل مستوى نجد أن التأثير الدال لمتغير الموقف الاختباري (بتعليمات-بدون تعليمات) يشير إلى أن الأداء على اختبار الجبر في حالة وجود تعليمات أفضل من الأداء في حالة انتفاء التعليمات فالتعليمات تزيل كثير من الغموض لدى المستجيبين مما يجعلهم يجيبون بصورة أفضل ، كما أن التأثير الدال لمتغير توقيت الاختبار (صباحاً-مساءً) يشير إلى أن الأداء على اختبار الجبر صباحاً أفضل من الأداء مساءً ، ففترة الصباح تكون فيها الذاكرة نشيطة و يكون المستجيب مفعم بالحيوية و الطاقة بعكس الفترة المسائية التي يكون فيها المخصوص في حالة إجهاد جسمي و عقلي بعض الشيء ، و لكن بالرغم من وجود تأثير دال لكلا المتغيرين إلا أن التفاعل بين مستويي المتغيرين غير دال (و هي نتيجة تحتاج إلى بحوث لتدعيمها أو نفيها) ، و لكن يمكن تفسيرها بأن الأداء الاختباري حتى إن كان في الصباح فإذا انتفت التعليمات منه سوف لا يحقق أفضل نتيجة ، و العكس صحيح إذا كان الأداء الاختباري في المساء و صاحبه تعليمات سوف لا يحقق أفضل نتيجة أيضاً ، مما يشير إلى أن تفاعل مستويي المتغيرين لا يغير من الوضع .

الحل الالكتروني: خارج نطاق هذه الكتاب

البديل اللابارامترى لتحليل التباين ذي القياسات المتكررة:

في حالة عدم توافر الشروط الخاصة بتحليل التباين للقياسات المتكررة فإنه يمكننا اللجوء إلى بديل لابارامترى مناسب و البديل المناسب هنا هو اختبار فريدمان Friedman ، و بالرغم من أن برنامج spss يقوم بتقريب إحصاءة F رئيس إلى إحصاءة χ^2 عند أي عدد من بيانات المجموعة (ن) و أي عدد من المعالجات (ك) حتى لو كان $n=2, k=2$ ، و

بالرغم أيضاً من توحيد الطريقة اليدوية في إجراء إحصاءة F فريدمان بغض النظر عن مقدار (ن) أو (ك) ، إلا أن الاختلاف يظهر في الطريقة اليدوية في كيفية التعرف على دلالة إحصاءة F فريدمان و هذا يختلف على حسب مقدار (ن) و (ك) ، فإذا قلت (ن) عن ١٠ و قلت (ك) عن ٤ أو ساوتها فإنه يتم مقارنة قيمة F فريدمان المحسوبة بقيمة جدولية مأخوذة من جدول القيم الحرجة لتوزيع فريدمان ، فإذا زادت F فريدمان المحسوبة على F فريدمان الجدولية أو ساوتها تصبح إحصاءة فريدمان دالة (و يتم البحث في الجدول عند (ك،ن) أم غير ذلك فتعتبر غير دالة، أما إذا زادت (ن) في كل مجموعة أو ساوت ١٠ أو زادت (ك) على (٤) فإنه يمكن تقريب إحصاءة فريدمان إلى إحصاءة مربع كا *approximately chi square distribution* و في هذه الحالة نقارن القيمة التي نحسبها من اختبار فريدمان بالقيم الحرجة المستخرجة من جدول كا^٢ عند درجات حرية (عدد المعالجات-١) و يمكن في هذا الصدد ذكر مثالين :

ملاحظة

عندما لا تكون هناك رتب مكررة فإن هناك صيغة معينة لإحصاءة فريدمان ، و لكن عندما تكون هناك رتب مكررة نلجأ إلى عملية تصحيح لهذه الإحصاءة بقسمتها على مقدار معين يعتمد على عدد الرتب المكررة لكل مفحوص عبر المعالجات كما سنرى في المثالين التاليين .

مثال (٦-٦٦) : قام باحث بالتعرف على تفضيلات ١٠ مفحوصون لأربعة تخصصات بكلية التربية هي : الصحة النفسية-المناهج-علم النفس التربوي-أصول التربية ، و ذلك بوضع كل مفحوص منهم درجة من ١٢ لكل مادة تبين درجة أفضليته للمادة و كانت بياناتهم كالتالي:

المفحوصون	الصحة النفسية	المناهج	علم النفس التربوي	أصول التربية
محمد	٩	٥	٤	١٠
عبد الله	٦	٥	٧	٩
هناء	٤	٦	٩	١٠
عمر	١٠	٥	٤	٩
الآء	٧	٩	٨	١
مريم	٤	٦	١٠	٨
منة	٨	٥	٧	٩
مؤمن	١٠	٥	٧	٨
آية	٥	٤	١	١٠
عبد	٨	٧	٥	٩

و المطلوب اختبار الفرض البحثي : لا توجد فروق بين تفضيلات المفحوصين للتخصصات الأربعة (الصحة النفسية-المنهج-علم النفس التربوي-أصول التربية) .
الدرجات غير مكررة لكل مفحوص (و بالتالي لا توجد رتب مكررة) ، كما أن البيانات لا تنفي بافتراضات اختبار ف فيبيانات الظروف التجريبية الرابع (تفضيلات أصول التربية) غير اعتدالية (حاول أن تتحقق من ذلك) .

لذلك نلجأ إلى بديل لابارامترى و البديل المناسب هو اختبار فريدمان كالتالي:

الطريقة اليدوية:

الخطوة الأولى : إعداد جدول كالتالي وفيه:

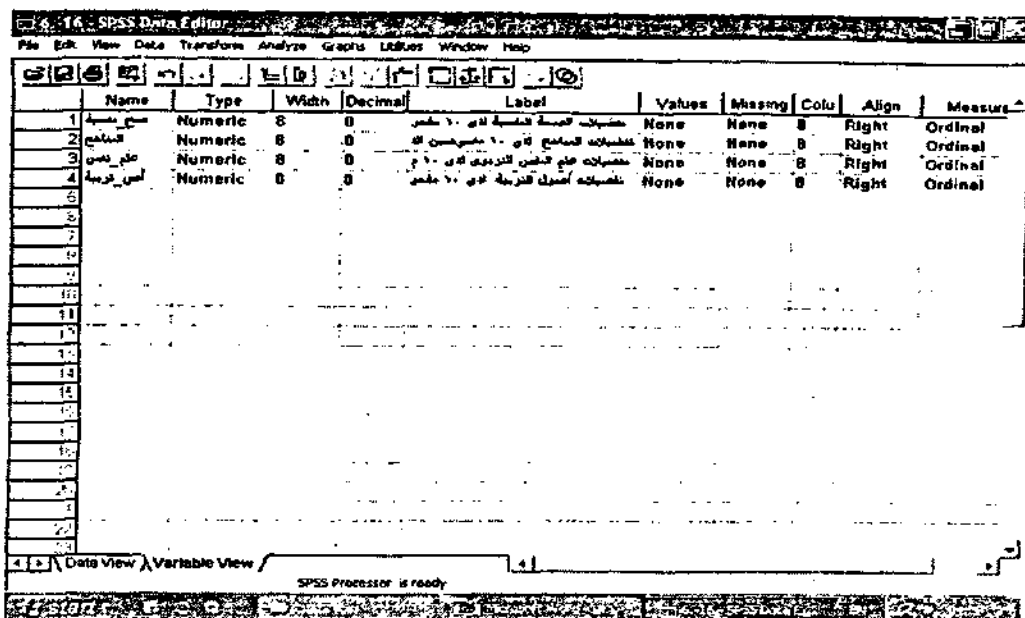
(١) يتم تحويل درجات كل مفحوص عبر المعالجات الأربعة إلى رتب ، بحيث تعطى أصغر قيمة الرتبة ١ ، و القيمة الأكبر منها مباشرة الرتبة ٢ ، وهكذا و بالتالي يكون الترتيب هنا خلال كل مفحوص (عبر الصفوف) و ليس بين المفحوصين (الأعمدة).

(٢) يتم إيجاد مجموع رتب كل عمود .

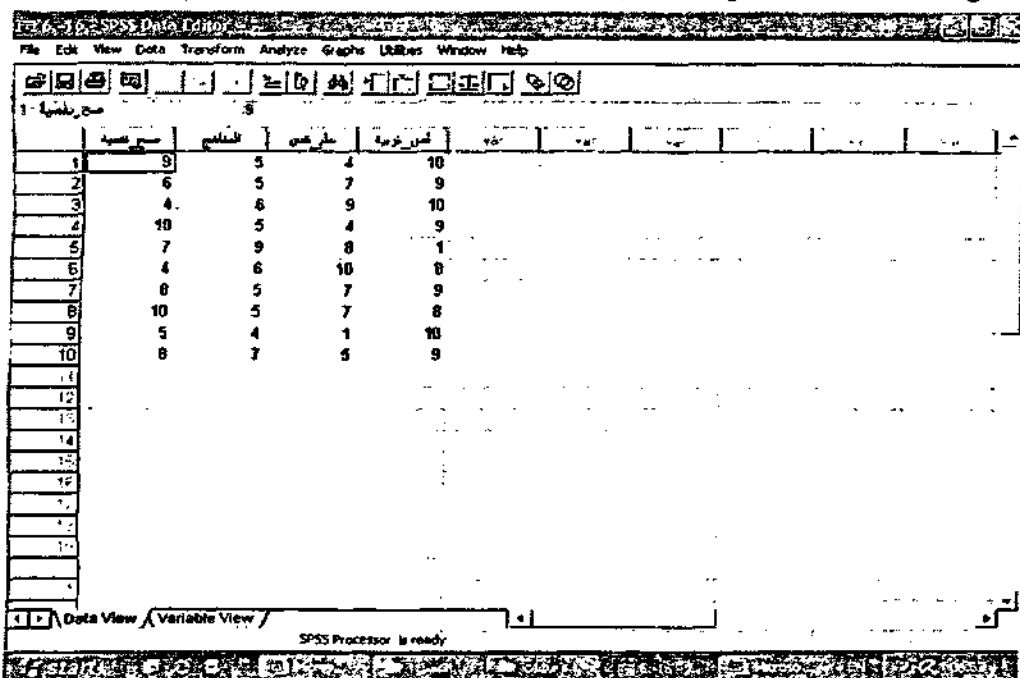
(٣) يتم إيجاد متوسط مجاميع الرتب و هذا ما يبينه الجدول التالي:

المفحوصون	الصحة النفسية	المنهج	علم النفس التربوي	أصول التربية
محمد	٣	٢	١	٤
عبد الله	٢	١	٣	٤
هناء	١	٢	٣	٤
عمر	٤	٢	١	٣
الاء	٢	٤	٣	١
مريم	١	٢	٤	٣
منة	٣	١	٢	٤
مؤمن	٤	١	٢	٣
اية	٣	٢	١	٤
عبد	٣	٢	١	٤
المجموع	مج ر = ٢٦	مج ر = ١٩	مج ر = ٢١	مج ر = ٣٤
متوسط مجاميع الرتب (م مج ر)	م مج ر =			٢٥ =
				٤

الخطوة الثالثة: تحديد قيمة إحصاءة F كريس من القانون :

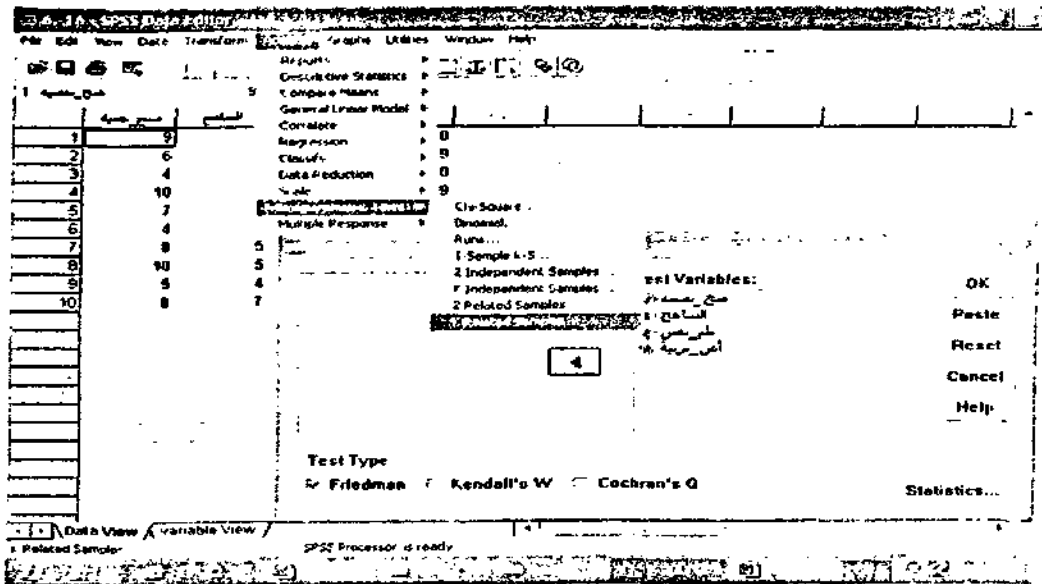


الخطوة الثانية : يتم الانتقال إلى شاشة *data view* لتدوين بيانات المتغيرات (صح_نفسية) ، و (المنهج) ، و (علم نفس) و (أصل_تربوية) كما بالشكل :

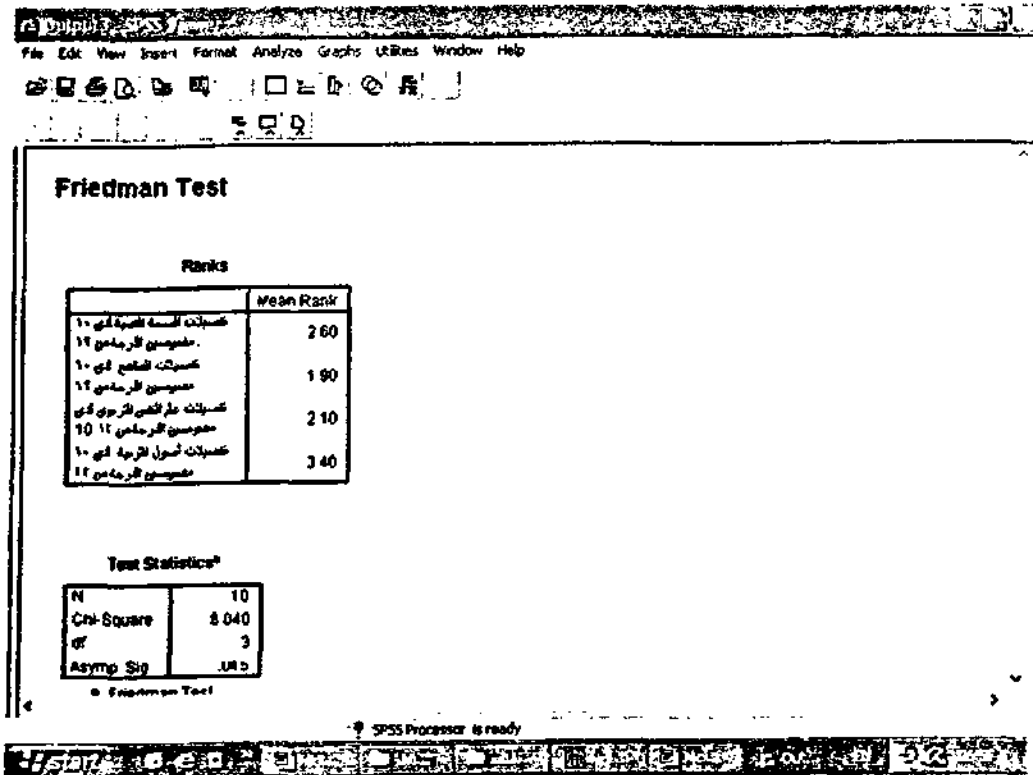


الخطوة الثالثة : نضغط على سطر الأوامر *analyze* ثم الأمر الفرعي *nonparametric tests* ثم الأمر الفرعي *k-related samples...* سيظهر مربع حوار كما بالشكل ، ندخل المتغيرات الأربعة (صح_نفسية) ، و (المنهج) ، و (علم نفس) و (أصل_تربوية) في

الربع المسمى *test variables* كما يظهر فيه ٣ أساليب لا بارامترية في حالة القياسات المرتبطة (المكررة) منها اختبار فريدمان *Friedman* (و هو الاختيار الافتراضي) كما بالشكل :



الخطوة الرابعة : بعد الضغط على الزر *ok* نحصل على النتيجة الموضحة في شاشة النتائج التالية :



مقارنة الطريقة اليدوية بطريقة spss :

طريقة spss	الطريقة اليدوية	
٨,٠٤	٨,٠٤	F فريدمان
من الشاشة نلاحظ أن : الدلالة الإحصائية لقيمة k الناتجة عند درجة حرية ٢ تساوي ٠,٠٤٥ ، وهذا يعني دلالة k عند مستوى ٠,٠٥ ، بما يتفق مع الحل اليدوي .	التمعرف على دلالة F فريدمان المحسوبة في الجدول الإحصائي الخاص باختبار χ^2 عند درجات حرية = عدد المعالجات - ١ $3-1-1=1$ كالتالي : فريدمان (المحسوبة) $F > (٨,٠٤)$ فريدمان الجدولية (درجات حرية ٢ ، مستوى ٠,٠٥) (١١,٣٤) وبذلك نجد أن قيمة F فريدمان غير دالة عند مستوى $F_{٠,٠٥}$ فريدمان () المحسوبة $F < (٨,٠٤)$ فريدمان الجدولية (درجات حرية ٢ ، مستوى ٠,٠٥) (٧,٨٢) و بذلك نجد أن قيمة K فريدمان دالة عند مستوى ٠,٠٥	الدلالة (في توزيع χ^2)
و بذلك نجد النتائج تسير في الطريقتين في نفس الاتجاه		
رفض الفرض الذي تمت صياغته لا توجد فروق بين تفضيلات المفحوصين للتخصصات الأربعة (الصحة النفسية-المناهج-علم النفس التربوي-أصول التربية)	رفض الفرض المصاغ	
تدريب		
فسر القيمة المتوصل إليها تربوياً		

ملاحظة

في حالة F فريدمان الدالة يتم إجراء مقارنات بعدية لتوسطات رتب المعالجات و يمكن في
هذا الصدد اللجوء إلى (صلاح الدين محمود علام ، ٢٠٠٤ ، ٤٩٨)

مثال (٦-١١) : قام معلم بتطبيق اختبار فى مادة الحساب على عينة من تلاميذ فصله عددهم ٩ تلاميذ ٤ مرات خلال ٤ أسابيع بمعدل اختبار فى كل أسبوع فى نفس المادة على نفس المجموعة من التلاميذ و كانت بياناتهم كالتالى:

المفحوصون	الأسبوع الأول	الأسبوع الثانى	الأسبوع الثالث	الأسبوع الرابع
محمد	١١	١٤	١٢	١٥
عبد الله	١٧	١٥	١٦	١٨
ضياء	١٢	٣	١٤	١٣
الاء	١٧	١٥	١٦	١٨
مريم	١٧	١٥	١٤	١٥
منة	١٤	١٤	١٦	١٤
مؤمن	١٤	١٥	١٠	١٤
اية	١٧	١٤	١٨	٢٠
عبد	١٤	١٣	١٤	١٨

و المطلوب اختبار الفرض البحثى : يختلف الأداء على اختبار الحساب باختلاف الأسبوع (الأسبوع الأول-الأسبوع الثانى-الأسبوع الثالث-الأسبوع الرابع) .

هناك درجات لبعض المفحوصين مكررة (و بالتالى توجد رتب مكررة) ، كما أن البيانات لاتفى بافتراضات اختبار ف فيبيانات الظرف التجريبى الثانى(الأسبوع الثانى) غير اعتدالية .

تدريب

تحقق من اعتدالية توزيع البيانات السابقة

لذلك نلجأ إلى بديل لابارامترى و البديل المناسب هو اختبار فريدمان كالتالى:

الطريقة اليدوية:

الخطوة الأولى : إعداد جدول كالتالى وفيه:

(١) يتم تحويل درجات كل مفحوص عبر المعالجات الأربعة إلى رتب ، بحيث تعطى أصغر قيمة الرتبة ١ ، و القيمة الأكبر منها مباشرة الرتبة ٢ ، و هكذا و بالتالى يكون الترتيب هنا خلال كل مفحوص (عبر الصفوف) و ليس بين المفحوصين (الأعمدة).

(٢) يتم إيجاد مجموع رتب كل عمود .

(٣) يتم إيجاد متوسط مجاميع الرتب و هذا ما يبينه الجدول التالي:

المفحوصون	الأسبوع الأول	الأسبوع الثاني	الأسبوع الثالث	الأسبوع الرابع
محمد	١	٣	٢	٤
عبد الله	٣	١	٢	٤
ضياء	٢	١	٤	٣
الاء	٣	١	٢	٤
مريم	٤	٢,٥	١	٢,٥
منة	٢	٢	٤	٢
مؤمن	٢,٥	٤	١	٢,٥
اية	٢	١	٣	٤
عبده	٢,٥	١	٢,٥	٤
المجموع	مج ر = ٢٢	مج ر = ١٦,٥	مج ر = ٢١,٥	مج ر = ٣٠

$$\text{متوسط مجاميع الرتب} = \frac{٣٠ + ٢١,٥ + ١٦,٥ + ٢٢}{٤} = ٢٢,٥$$

الخطوة الثانية حيث أن هناك قيم مكررة لذلك يتم إجراء تصحيح لقانون فريدمان من أثر الرتب و يتم هذا التصحيح بقسمة مقدار F فريدمان (غير المصححة) على مقدار يسمى معامل التصحيح . و هذا المعامل يتم حسابه كالتالي:

$$\text{معامل التصحيح} = 1 - \frac{\text{مج}(ط^2 - ط) \dots (٧١-٦)}{ن \times (ك^2 - ك)}$$

حيث ن عدد المفحوصين = ٩ ، ك عدد الظروف التجريبية = ٤ ، ط هي عدد تكرارات الدرجات عبر كل مفحوص أى خلال الصفوف فنجد : القيمة ١٥ للمفحوص مريم تكرر ٢ مرة ، القيمة ١٤ للمفحوص :منة تكرر ٣ مرات ، القيمة ١٤ للمفحوص :مؤمن تكرر ٢ مرة ، القيمة ١٤ للمفحوص :عبده تكرر ٢ مرة .
وبالتالى فان قيم ط هي (٢ ، ٢ ، ٣ ، ٢) .

$$\text{معامل التصحيح} = 1 - \frac{(٢ - ٢^2) + (٢ - ٢^2) + (٣ - ٣^2) + (٢ - ٢^2)}{(٤ - ٢^2) \times ٩} = ٠,٩٢٢$$

$$\text{معامل التصحيح} = -1 = \frac{(2-2^2) + (2-2^2) + (3-2^2) + (2-2^2)}{(4-2^2) \times 9}$$

$$0,922 =$$

الخطوة الثالثة: تحديد قيمة إحصاءة F فريدمان من القانون المصحح من أثر الرتب كالتالي :

$$F \text{ فريدمان} = \frac{12 \times \frac{\text{مجموع ر ع} - \text{مجموع ر ع}^2 / \text{ن}}{(1+K) \times \text{ن}}}{\text{معامل التصحيح}}$$

$$F \text{ فريدمان} = \frac{12 \times \frac{72 - 6}{(1+4) \times 9}}{0,922}$$

و بالتعويض من بيانات الجدول الموضح في الخطوة الأولى ، في القانون المصحح و

الموضح في الخطوة الحالية نجد أن :

$$F \text{ فريدمان} = \frac{12 \times \frac{(22,5-21,5) + (22,5-16,5) + (22,5-22) / \times 12}{(1+4) \times 9}}{0,922}$$

$$6,76 =$$

استخدام spss :

الخطوة الأولى : تحديد خصائص المتغيرات المطلوب معالجتها إحصائياً و هي

(أسبوع_١) ، و (أسبوع_٢) ، و (أسبوع_٣) و (أسبوع_٤) ، وذلك بفتح شاشة *variable*

view و تحديد هذه الخصائص من خلال الجدول التالي و الموضح أيضاً بالشاشة كالتالي:

الاسم	النوع	حجم المتغير	الموضع العشرية	بطاقة المتغير	الأكواد	القيم المقبولة	عرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
أسبوع_١	رقمي	٨	٠	درجات تلاميذ في اختبار الحساب في الأسبوع الأول	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	رتبي
أسبوع_٢	رقمي	٨	٠	درجات تلاميذ في اختبار الحساب في الأسبوع الثاني	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	رتبي
أسبوع_٣	رقمي	٨	٠	درجات تلاميذ في اختبار الحساب في الأسبوع الثالث	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	رتبي

أسبوع ٤	رقمى	٨	٠	درجات تلاميذ فى اختبار الحساب فى الأسبوع الرابع	لا يوجد	لا يوجد	٨	يعين	رتبى
---------	------	---	---	---	---------	---------	---	------	------

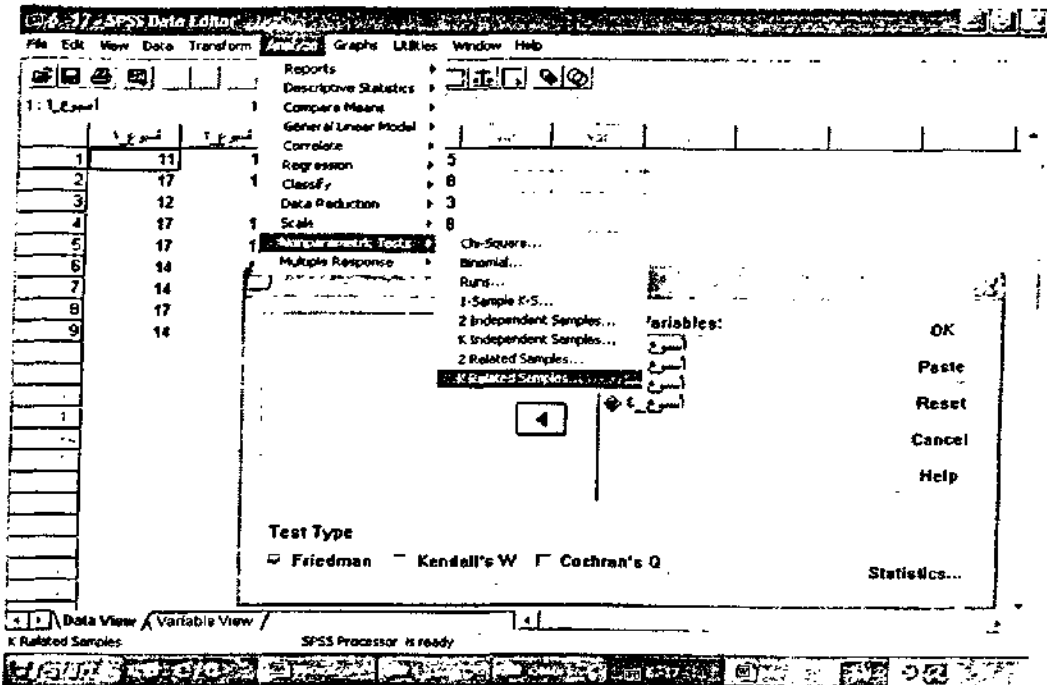
Name	Type	Width	Deci	Label	Values	Missing	Column	Align	Measure
اسبوع 1	Numeric	8	0	درجة ٨ تلاميذ فى اختبار الحساب فى الأسبوع الأول	None	None	0	Right	Ordinal
اسبوع 2	Numeric	8	0	درجة ٨ تلاميذ فى اختبار الحساب فى الأسبوع الثاني	None	None	2	Right	Ordinal
اسبوع 3	Numeric	8	0	درجة ٨ تلاميذ فى اختبار الحساب فى الأسبوع الثالث	None	None	3	Right	Ordinal
اسبوع 4	Numeric	8	0	درجة ٨ تلاميذ فى اختبار الحساب فى الأسبوع الرابع	None	None	4	Right	Ordinal

الخطوة الثانية : يتم الانتقال إلى شاشة *data view* لتدوين بيانات المتغيرات (أسبوع ١) ، و (أسبوع ٢) ، و (أسبوع ٣) و (أسبوع ٤) كما بالشكل :

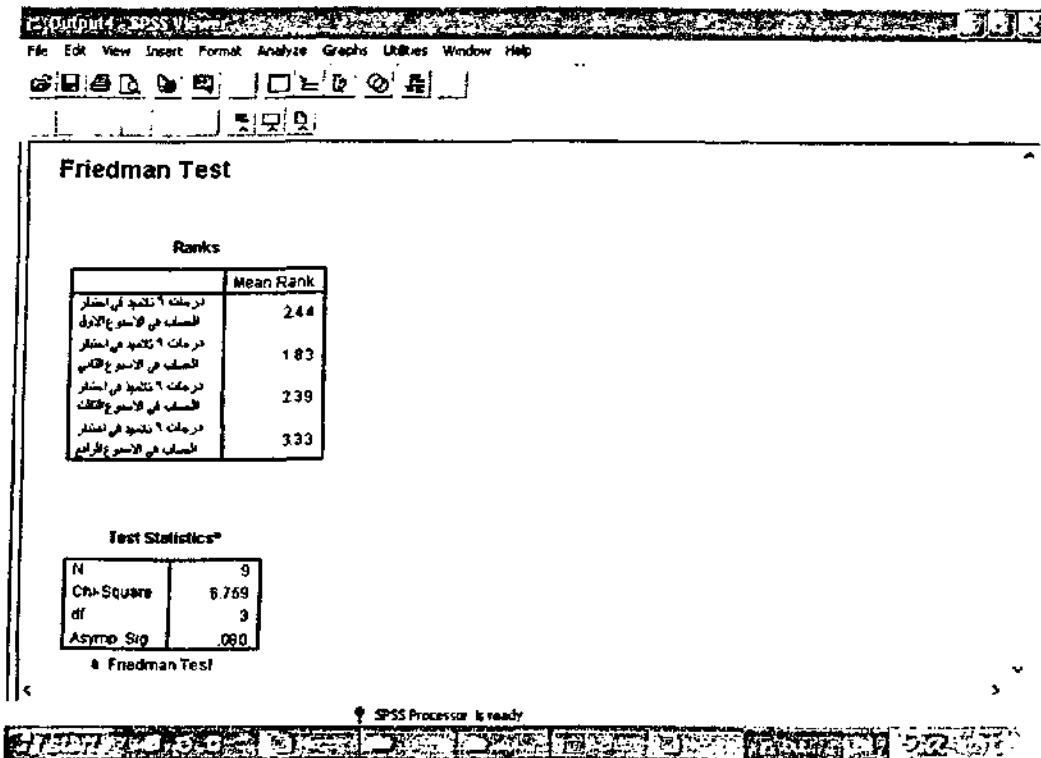
	اسبوع 1	اسبوع 2	اسبوع 3	اسبوع 4	اسبوع 5
1	11	14	12	15	
2	17	15	16	18	
3	12	3	14	13	
4	17	15	16	18	
5	17	15	14	15	
6	14	14	16	14	
7	14	15	10	14	
8	17	14	16	20	
9	14	13	14	18	
10					
11					

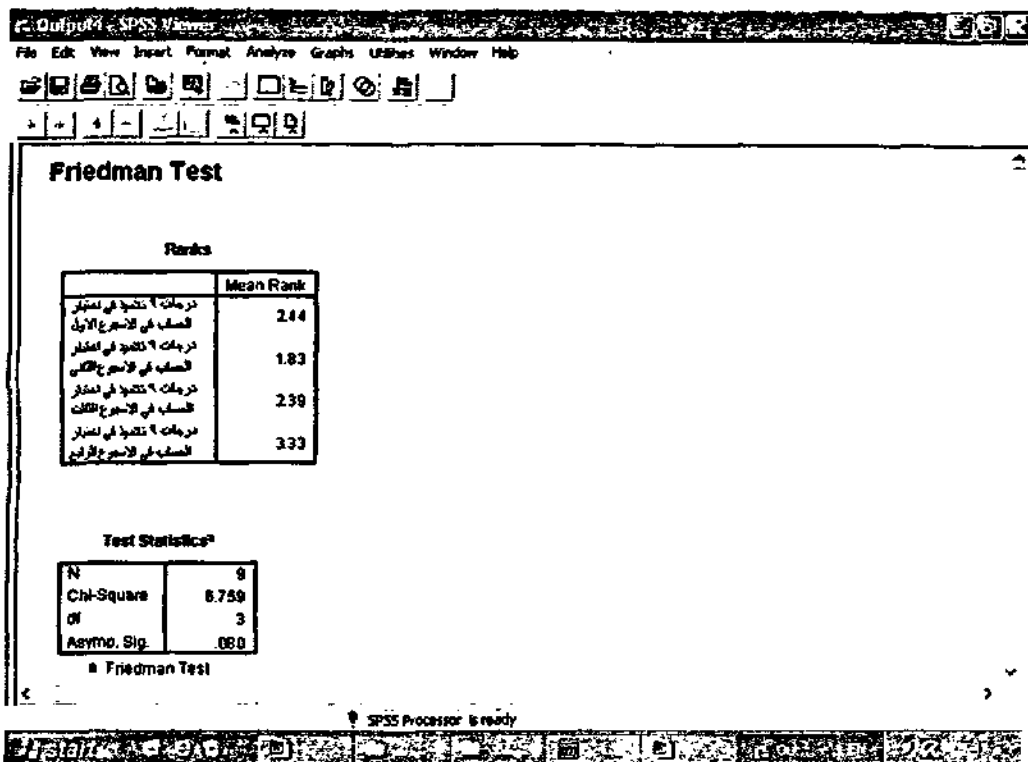
الخطوة الثالثة : نضغط على سطر الأوامر *analyze* ثم الأمر الفرعى *nonparametric tests* ثم الأمر الفرعى *k-related samples...* سيظهر مربع حوار كما بالشكل ،

القياسات المرتبطة (المكررة) منها اختبار فريدمان *Friedman* (و هو الاختيار الافتراضي) كما بالشكل :



الخطوة الرابعة : بعد الضغط على الزرار *ok* نحصل على النتيجة الموضحة في شاشة النتائج التالية :





مقارنة الطريقة اليدوية بطريقة spss :

طريقة spss	الطريقة اليدوية	
٦,٧٦	٦,٧٦	F فريدمان
كما سبق قوله فإن برنامج <i>spss</i> يقرب إحصاءة فريدمان عند أي عدد من المعالجات أو المقحومين إلى إحصاءة مربع كا و من الشاشة نجد أن : الدلالة الإحصائية لقيمة F فريدمان الناتجة عند درجة حرية ٣ تساوي ٠,٠٨ ، وهذا يعني عدم دلالة F فريدمان بما يتفق مع الحل اليدوي .	نظراً لأن $n > ١٠$ إذا يتم البحث عن دلالة F فريدمان في جدول التوزيع الاحتمالي الخاص بهذه الإحصاءة عند $(k=٤, n=٩)$ مستوى $(٠,٠٥)$ ، فنجد أن F فريدمان (المحسوبة) (٦,٧٦) $F > F_{جدولية(٣,٨)}$. مستوى $(٠,٠٥)$ و (٧,٦٧) و بذلك نجد أن قيمة F فريدمان غير دالة .	الدلالة

ثالثاً: اختبار مربع كا

: *chi square*

إذا كانت هناك مقاييس إحصائية تتعامل مع البيانات المسافية مثل معامل ارتباط بيرسون واختبارات واختبار ف ، وإذا كانت هناك مقاييس أخرى تتعامل مع البيانات الرتب (الرتب) مثل معامل ارتباط سبيرمان ومعامل ارتباط كاندال ، فإن اختبار مربع كا يتعامل مع تكرارات البيانات الاسمية ، ولا يعني ذلك اختصاص احصاء كا^٢ بالبيانات الاسمية فقط ولكن يمكن أن يتعامل مع البيانات الفترية أو الرتب و ذلك بتحويلها لبيانات اسمية ، ولكن لماذا كا^٢ ، بالذات ولم يكن كا مثلاً؟

يجيب على هذا السؤال (Downing & Clark, 1996, 136) كالتالى: إن *chi* حرف يوناني يسمى χ ، والتربيع فى احصاء χ^2 أو (كا^٢) يأتى من أن المتغير χ يتبع الدالة $\chi^2 = y$ حيث χ هو متغير عشوائى طبيعى معيارى لو متوسط صفر وتباين ١ ، وهذا يعنى أن y متغير عشوائى مستمر ، وبالتالى فإن قيمة y لا يمكن أن تقل عن الصفر بأى حال من الأحوال وبالتالى فإن دالة الكثافة الاحتمالية لهذا المتغير ستختلف عن التوزيع الطبيعى ، وهذه العلاقة بين المتغيرين y و χ تأخذ شكل توزيع^{*} يسمى توزيع χ^2 أو (كا^٢) .

وهذه الإحصاءة تهدف إلى التعرف على دلالة الفروق بين التكرارات التجريبية التى نحصل عليها من خلال تطبيق اختبار معين أو ملاحظة معينة و التكرارات النظرية المفروض أن نحصل عليها فى الأصل الكلى ، وبناء على الفرق الذى يكشفه مربع كا بين التكرارين التجريبي و النظرى تظهر عدة استخدامات لهذه الإحصاءة فهى تستخدم للتعرف على جودة المطابقة *goodness of fit* بين تكرار تجريبي و تكرار نظري لمتغير ما وهذا يفيد فى إمكانية استخدام مربع كا للكشف عن إعتدالية التوزيع ، كما أنها تستخدم لقياس العلاقة بين متغيرين ، وهناك بعض الافتراضات التى يستند عليها اختبار مربع كا و هى أن تكون البيانات اسمية (أو اسمية اصطناعية و ذلك بتحويل

* انظر الى شكل التوزيع الخاص باحصاء كا^٢ فى الفصل الثانى .

البيانات الرتبية أو المسافية إلى بيانات اسمية) ، و كذلك لا بد أن يكون عدد العينة مناسب بحيث لا يقل بأى حال من الأحوال عن ٣٠ ، حتى يعطينا تكرارات نظرية صادقة و يمكن الاعتماد عليها عند تفسير التكرارات التجريبية وهو يصلح لاختبار البيانات الموزعة اعتدالياً و كذلك غير الموزعة اعتدالياً ، و القانون المستخدم فى إحصاء مربع كا كالتالى :

$$\chi^2 = \frac{\text{مجم (التجريبى - النظرى)}^2}{\text{النظرى}} \dots (٧٣-٦)$$

حيث χ^2 ترمز إلى التكرار التجريبى الذى نحصل عليها فعلياً من مواقف القياس و الملاحظة ، χ^2 هو التكرار النظرى المفروض أن يكون عليها التكرار فى الأصل الكلى . و قبل البدء فى التعرف على كيفية حساب إحصاء مربع كا هناك بعض الملاحظات و الأمور المتعلقة بهذه الإحصاء كالتالى :

- ١- تستخدم إحصاء مربع كا لمعالجة بيانات (تكرارات) متغير أو متغيرين .
- ٢- لا بد أن يكون مستوى قياس المتغير لحظة المعالجة من النوع الإسمى *nominal* .
- ٣- يتعلق بالنقطة السابقة أنه من الممكن معالجة مربع كا لبيانات متغير أو متغيرين من النوع المسافى أو الرتبى و ذلك بتحويلهما (خفض مستوى قياسهما) إلى المستوى الإسمى .
- ٤- فى حالة وجود متغير واحد فقط فان :
 $\text{درجات الحرية} = \text{عدد أقسام (تصنيفات) المتغير} - ١$
 • التكرار النظرى فى هذه الحالة يساوى حاصل قسمة المجموع الكلى للتكرارات على عدد الأقسام ، و هو ثابت لكل الأقسام .
- ٥- فى حالة وجود متغيرين فانه يتم إعداد جدول اقتران *contingency table* مكون من صفوف و أعمدة ، الصفوف تعبر عن متغير (و كل صف يمثل قسم أو تصنيف لهذا المتغير) و الأعمدة تمثل المتغير الآخر و كل عمود يمثل قسم أو تصنيف لهذا المتغير

، و المنطقة التى تمثل تقاطع صف معين مع عمود معين تسمى خلية ، و بالتالى فان كل جدول اقتران مكون من عدد من الخلايا

٦- يتم التعبير عن جدول الاقتران رمزياً بالصورة $(n_1 \times n_2)$ حيث تمثل n_1 عدد الصفوف ، n_2 عدد الأعمدة ، و حاصل الضرب هو عدد الخلايا فى الجدول ..

٧- أبسط جداول الاقتران هو الجدول (2×2) و الذى يتكون من صفين و عمودين و بالتالى ٤ خلايا و يتسم هذا الجدول بأن درجات الحرية الخاصة به دائماً تساوى ١ .

٨- درجات الحرية لأى جدول اقتران $(n_1 \times n_2) = (n_1 - 1) \times (n_2 - 1)$: أى تساوى (عدد الصفوف - ١) \times (عدد الأعمدة - ١) ، و هى المعادلة $(2 - 1) \times (2 - 1)$.

٩- فى حالة معالجة إحصاء مربع كا لبيانات سواء خاصة بمتغير واحد أو متغيرين و كانت درجات الحرية تساوى ١ ، فان قيمة كا^٢ المحسوبة ينبغى أن يتم إجراء تصحيح عليها يسمى تصحيح Yates و السبب فى ذلك أنه فى حالة البيانات ذات درجة الحرية (١) يبتعد التوزيع عن الاتصال مخالفاً بذلك الأساس الاحتمالى لتوزيع كا^٢ و الذى هو فى الأصل توزيع متصل ، و قيمة مربع كا المصححة دائماً أقل من القيمة غير المصححة . و هذا التصحيح كالتالى:

$$\text{كا}^2_{\text{Yates}} = \frac{n \times (n/n_1 - n_1/n_2 - n_2/n_1 + n/n_1 \times n_2/n_2)}{(n_1 + n_2) \times (n_1 + n_2) \times (n_1 + n_2) \times (n_1 + n_2)} \dots (٦-٧٤)$$

حيث : n_1 ، n_2 ، n_3 ، n_4 ، n ، هى تكرارات التوزيع الموضحة فى الخلايا الأربع

n_1	n_2
n_3	n_4

لجدول الاقتران و بنفس ترتيبها التالى

، كما أن // تمثل القيمة المطلقة للفرق و هى دائماً موجبة كما نعلم ، أما n فهى تمثل المجموع الكلى للتكرارات .

١٠- هناك علاقة ما تربط بين معامل ارتباط فاى (phi) (الذى سبق ذكره) فى فصل

الإحصاء الوصفى و قيمة كا^٢ و هى أن : $\text{كا}^2 = \phi^2 \times n$ (٦-٧٥)

(حيث ن المجموع الكلى للتكرارات)

١١- دائماً قيمة مربع كا موجبة نظراً لأننا نقوم بتربيع الفروق بين التكرار التجريبي و التكرار النظرى لذلك فلا يمكننا عن طريق هذه الإحصاء معرفة اتجاه العلاقة أو اتجاه الفروق .

١٢- القيمة الحرجة لإحصاء كا^٢ يتم استخراجها فى ضوء طرف وحيد (ليس طرف واحد أو طرفين كما سلف ذكره).

١٣- التكرارات التجريبية هى التى نحصل عليها من مواقف القياس و يطلق عليها أيضاً (التكرارات الملاحظة أو التكرارات المشاهدة).

١٤- التكرارات النظرية هى التكرارات المثالية التى نتوقع أن يصل التوزيع إليها(و لذلك يطلق عليها أحياناً التكرارات المتوقعة) و هى يمكن حسابها من التكرارات التجريبية نفسها كما سيلي ذكره ، و لكن فى بعض الأحيان يكون لدينا تكرارات نظرية بناءً على نظرية معينة فمثلاً قد تكون التكرارات النظرية محددة فى ضوء منظور معين يشير إلى أن تكرار الذين يقولون نعم مثلاً على استبيان ما ٢٩ ، و الذين يقولون لا ٤٥ و فى هذه الحالة يتم التعامل مع هذه التكرارات كتكرارات نظرية .

و قيمة كا^٢ الناتجة تسمى القيمة المحسوبة أو الملاحظة يتم مقارنتها بقيمة حرجة يتم استخراجها من جدول القيم الحرجة الخاص بتوزيع كا^٢ عند درجات حرية تختلف باختلاف طبيعة البيانات التى يتم اختبارها كما سيتضح من الأمثلة الآتية :

مثال (٦-١١) : قام باحث بتطبيق استبيان على مجموعة من الأفراد لأخذ آرائهم فى قضية الدروس الخصوصية و ذلك بتوجيه سؤال واحد إليهم هو : هل توافق على الدروس الخصوصية (نعم -نعم و لكن بشروط-لا) فحصل على التكرارات الآتية :

الاستجابة	نعم	نعم ولكن بشروط	لا	المجموع
التكرارات	٢١	٥٤	١٤	٨٩

و المطلوب اختبار الفرض البحثى :لا يختلف التكرار التجريبي الذى حصلنا عليه من استجابات الأفراد على قضية الدروس الخصوصية عن التكرار النظرى ؟

الطريقة اليدوية :

الخطوة الأولى : نعد الجدول الاتي :

الاستجابة	كثيري	كثري	كثيري-كثري	(كثيري-كثري) ^٢	(كثيري-كثري) ^٣
نعم	٢١	٢٩,٦٧	٨,٦٧-	٧٥,١٧	٢,٥٣
نعم و لكن بشروط	٥٤	٢٩,٦٧	٢٤,٣٣	٥٩١,٩٥	١٩,٩٥
لا	١٤	٢٩,٦٧	١٥,٦٧-	٢٤٥,٥٥	٨,٢٨
المجموع	٨٩	٨٩		٩١٢,٦٧	٣٠,٧٦ = ك ^٢

حيث أن :

العمود (الاستجابة) : يمثل الاستجابات التي يختار الفحوص من بينهما .

العمود (كثيري) : يمثل التكرارات التجريبية التي حصلنا عليها من موقف القياس الفعلي .

العمود (كثري) : يمثل التكرارات النظرية و المفروض أن يكون عليها المتغير في الأصل الكلي و هي تساوي العدد الكلي للتكرارات مقسوماً على عدد الأقسام أي أن:

كثري = $\frac{٢٩,٦٧}{٣} = ٩,٨٩$. و التكرار النظري في هذه الحالة (عند معالجة متغير واحد فقط و هو هنا الاتجاه نحو الدروس الخصوصية) ثابت للاستجابات (الأقسام) الثلاثة .

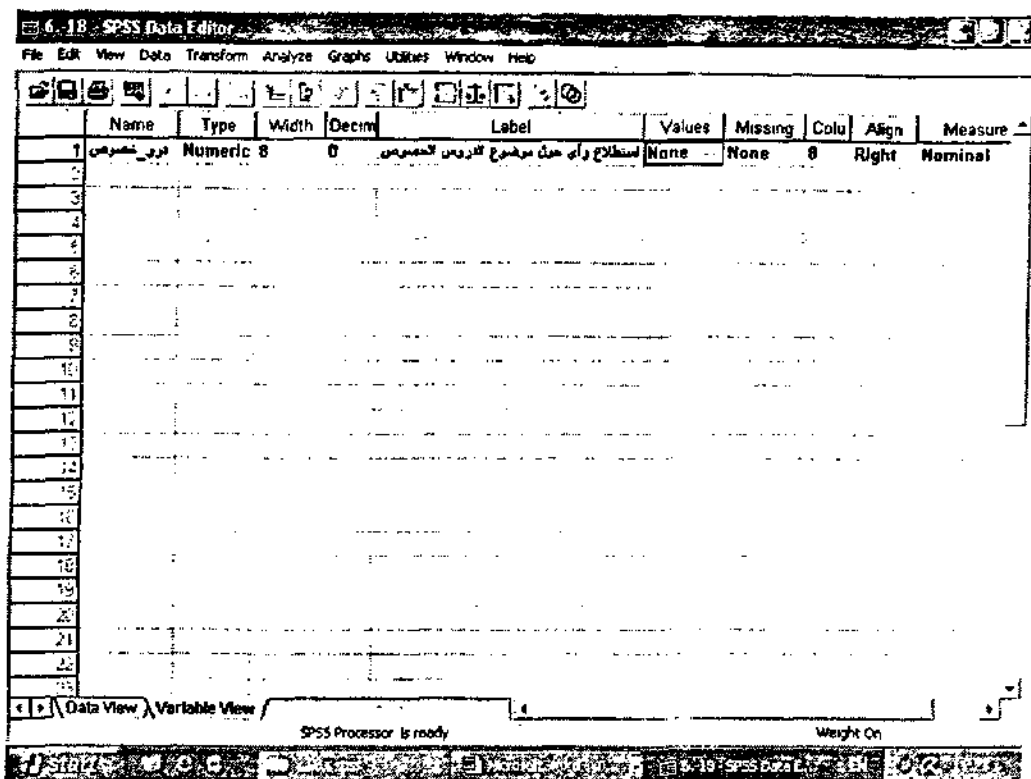
الخطوة الثانية : من الجدول السابق نجد أن : ك^٢ = ٣٠,٧٦ .

استخدام spss :

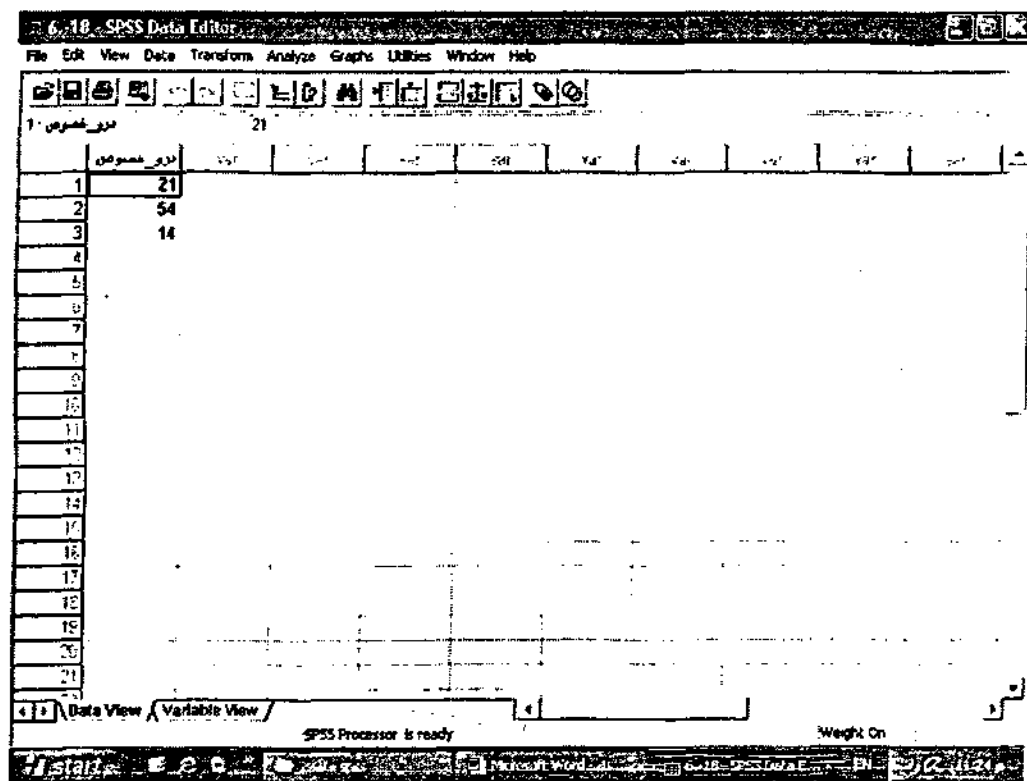
الخطوة الأولى : تحديد خصائص المتغير المطلوب معالجته إحصائياً، و ذلك بفتح شاشة variable view و تحديد هذه الخصائص من خلال الجدول التالي و الموضح أيضاً بالشاشة

كالتالي:

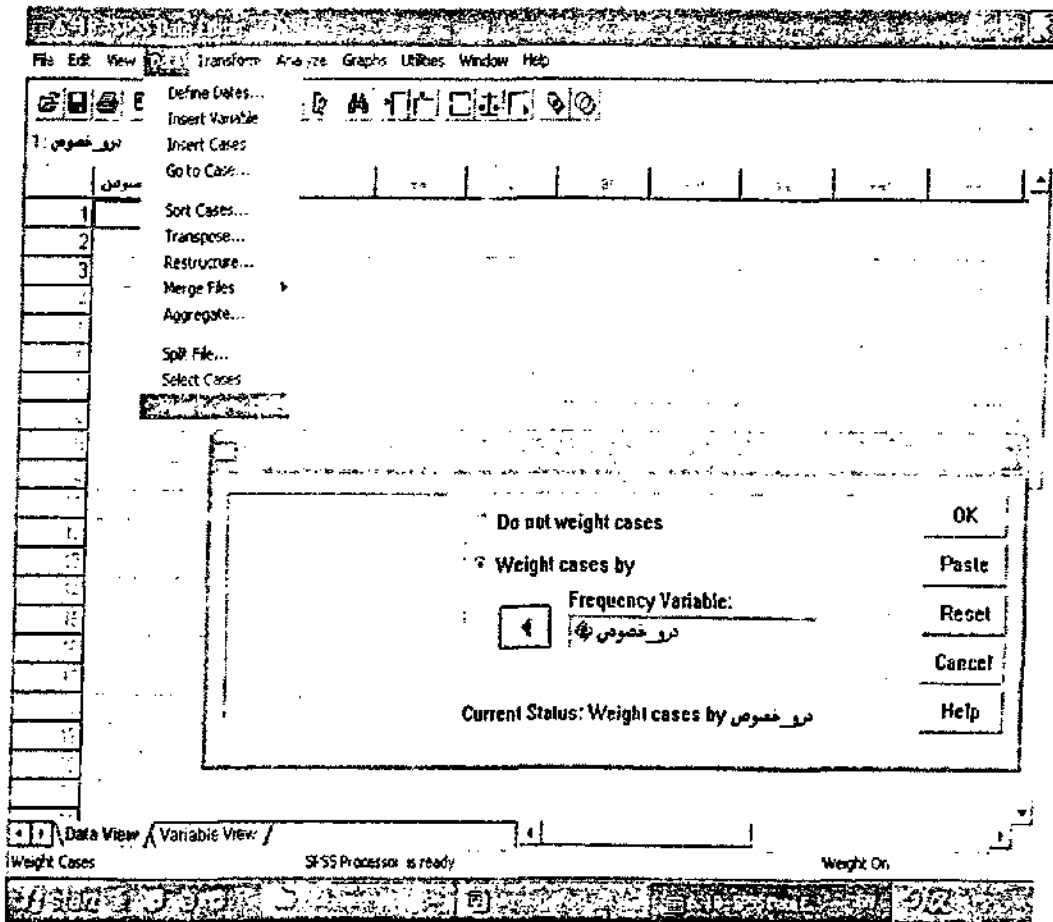
الاسم	النوع	حجم المتغير	الواضع العشرية	بطاقة المتغير	الأكواد	القيم المقبولة	عرض الأعمدة	المحاكاة	مستوى القياس
دروس خصوص	رقمي	٨	٠	استطلاع رأي حول موضوع الدروس الخصوصية مطبق على ٨٩ مفحوص	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	اسمي



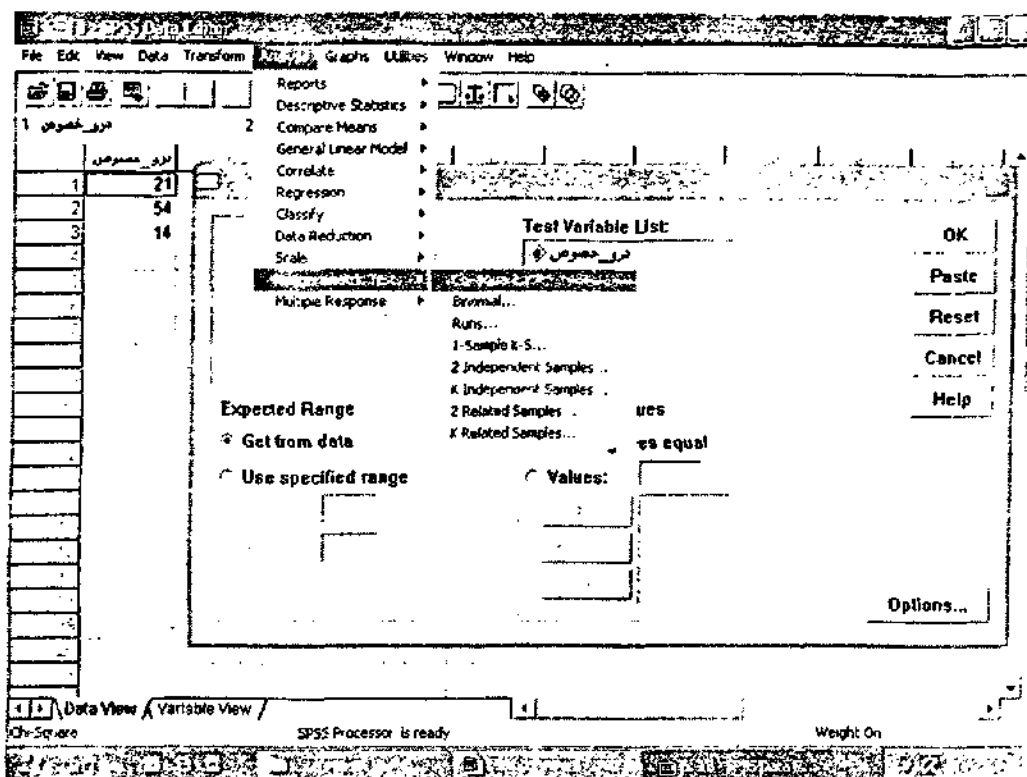
الخطوة الثانية : يتم الانتقال إلى شاشة *data view* لتدوين بيانات التغيير (دروس_خصوص) (وهي التكرارات) كما بالشكل :



الخطوة الثالثة : عمل وزن لبيانات المتغير لكي يفهم برنامج *spss* أن هذه البيانات تكرارات و ليست درجات خام عادية كالتالى : من سطر الأوامر *data* نختار الأمر الفرعى *weight cases* ، سيظهر مربع حوار كما بالشكل : يتم تحديد علامة *weight cases by* ، ثم ندخل المتغير المطلوب عمل وزن لبياناته و هو المتغير (درو_خصوص) إلى المستطيل المسمى : *frequency variable* كما بالشكل :



الخطوة الرابعة : بعد الضغط على الزر *ok* لإخفاء مربع الحوار السابق ، نضغط على سطر الأوامر *analyze* ثم الأمر الفرعى *nonparametric tests* ثم الأمر الفرعى *chi-square test* ، سيظهر مربع حوار كما بالشكل ، ندخل المتغير (درو_خصوص) فى المربع المسمى *variable list* ، ثم نحدد التكرارات النظرية (*expected values*) هل يتم توزيعها بالتساوى (الاختيار الافتراضى) أم قيم بعينها (بناء على نظرية معينة) ، و هناك فى مربع الحوار خيارات أخرى و لكن ما يهمنا مبدئياً الخيارات السابقة كالتالى :



الخطوة الرابعة : بعد الضغط على الذرار *ok* نحصل على النتيجة الموضحة في شاشة النتائج التالية :

Chi-Square Test

Frequencies

استاذ/ع/رأي حول مبدوع العرب القومية مثل على 89 مبدوع

	Observed N	Expected N	Residual
14	14	29.7	-15.7
21	21	29.7	-8.7
54	54	29.7	24.3
Total	89		

Test Statistics

	استاذ/ع/رأي حول مبدوع العرب القومية مثل على 89 مبدوع
Chi-Square ^a	30.764
df	2
Asymp. Sig.	.000

SPSS Processor is ready

مقارنة الطريقة اليدوية بطريقة spss :

طريقة spss	الطريقة اليدوية	قيمة كا ^٢
٣٠,٧٦	٣٠,٧٦	الدالة
الدالة الإحصائية لقيمة كا ^٢ الناتجة عند درجة حرية (٢) = ٠,٠٠٠ و ذلك	كا ^٢ (المحسوبة) (٣٠,٧٦) < كا ^٢ الجدولية (درجات حرية ٢ ، ستوى ٠,٠١) (٩,٢١) و بذلك نجد أن قيمة كا ^٢ دالة عند مستوى ٠,٠١	
و بذلك نجد النتائج تشير في الطريقتين في نفس الاتجاه		
رفض الفرض الذي تمت صياغته لا يختلف التكرار التجريبي الذي حصلنا عليه من استجابات الأفراد على قضية الدروس الخصوصية عن التكرار النظري		الفرض المصاغ

تفسير النتيجة المتوصل إليها قريوياً : تشير النتيجة إلى رفض الفرض الصفري "لا يختلف التكرار التجريبي الذي حصلنا عليه من استجابات الأفراد على قضية الدروس الخصوصية عن التكرار النظري" و قبول الفرض البديل " يختلف التكرار التجريبي الذي حصلنا عليه من استجابات الأفراد على قضية الدروس الخصوصية عن التكرار النظري" ، فنجد أغلب المستجيبين أشاروا إلى موافقتهم على الدروس الخصوصية و لكن بشروط وترجع هذه النتيجة إلى وضع العلم المادى و الذى يحتم عليه اللجوء للدروس الخصوصية لتحسين وضعه المادى ، كما أن الأسر لم تجد بعد ما يعوضها عن الدروس الخصوصية فى المدرسة و لعل هذا السبب الذى جعل أغلب المستجيبين يقولون نعم للدروس الخصوصية بشروط ، فإذا تحسن وضع العلم و إذا تحسنت الظروف التعليمية فى المدرسة فلا للدروس الخصوصية .

مثال (٦-١٩) : أراد معلم معرفة علاقة نجاح تلاميذه فى المادة التى يقوم بتدريسها بأماكنهم فى الفصل فحسب عدد الفاجحين فى الامتحان و عدد الراسبين و حدد من كل

صنف عدد الجالسين فى المقاعد الأمامية و عدد الجالسين فى المقاعد الخلفية فتوصل إلى

الجدول التالى :

وضع الجلوس النجاح	مقاعد أمامية	مقاعد خلفية	المجموع
ناجح	٢٧	٩	٣٦
راسب	٤	٢٠	٢٤
المجموع	٣١	٢٩	٦٠

و المطلوب اختبار الفرض البحثى :

توجد علاقة بين نجاح التلاميذ فى الامتحان و بين أماكنهم فى الفصل ؟

الطريقة اليدوية :

الخطوة الأولى : نعد الجدول الاتى :

البيان الخلية	ك تكرارى	ك نظرى	ك تكرارى - ك نظرى	(ك تكرارى - ك نظرى) ^٢	(ك تكرارى - ك نظرى) ^٢ ك نظرى
ناجح-مقاعد أمامية	٢٧	١٨,٦	٨,٤	٧٠,٥٦	٣,٧٩
ناجح-مقاعد خلفية	٩	١٧,٤	٨,٤-	٧٠,٥٦	٤,٠٦
راسب-مقاعد أمامية	٤	١٢,٤	٨,٤-	٧٠,٥٦	٥,٦٩
راسب-مقاعد خلفية	٢٠	١١,٦	٨,٤	٧٠,٥٦	٦,٠٨
المجموع	٦٠	٦٠	صفر		١٩,٦٢ = ك

حيث أن ك تكرارى هو التكرار النظرى و هو يختلف فى حسابه فى حالة معالجة إحصاءة كا^٢

لبيانات متغيرين حيث فى هذه الحالة يتم حسابه كالتالى:

حاصل ضرب مجموعى تكرارات الصف و العمود المنتمين

إليهما الخلية

ك نظرى لأى خلية = $\frac{(٧٦-٦) \dots}{\dots}$

المجموع الكلى للتكرارات

فمثلاً : ك نظري للخلية الموجودة في الصف الأول والعمود الأول = $\frac{31 \times 36}{60} = 18,6$

الخطوة الثانية : حيث أن جدول الاقتران و الذي عالجنا بياناته باستخدام إحصاء مربع كا من النوع 2x2 إذا يتم إجراء تصحيح لقيمة كا² الناتجة باستخدام معادلة يتس للتصحيح السالف ذكره كالتالي:

$$17,35 = \frac{(60 \times 0,5 - |4 \times 9 - 20 \times 27|) \times 60}{(31) \times (24) \times (29) \times (36)} \text{ كا}^2_{\text{ Yates}}$$

و هي كا² المصححة التي سيتم التعامل معها .

حجم التأثير : لمعرفة قوة العلاقة بين المتغيرين نقوم بالاتي: $\theta = \frac{\text{كا}^2 \text{ غير المصححة}}{n}$

$0,57$ و هي طبقاً لمحك كوسمين حجم تأثير قوى . $= \frac{19,62}{60} \sqrt{\quad}$
استخدام spss :

الخطوة الأولى : تحديد خصائص المتغيرين المطلوب معالجتهما احصائياً و هذا : (النجاح) و الموجود على هيئة صفوف (1، ناجح) ، (2، راسب) (و يعني ذلك أن أي تكرار موجود في الصف الأول يرمز للناجحين و أي تكرار موجود في الصف الثاني يرمز للراسبين ، و بالمثل للمتغير الثاني نجد أن: (موضع الجلوس) و الموجود على هيئة أعمدة (1، مقاعد أمامية) ، (2، مقاعد خلفية) (و يعني ذلك أن أي تكرار موجود في العمود الأول يرمز للمقاعد الأمامية و أي تكرار موجود في العمود الثاني يرمز للمقاعد الخلفية ، و ذلك بفتح شاشة *variable view* و تحديد هذه الخصائص من خلال الجدول التالي و الموضح أيضاً بالشاشة كالتالي:

الاسم	النوع	حجم المتغير	المواضيع المشرية	بطاقة المتغير	الأكواد	القيم المفقودة	عرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
النجاح	رقمي	٨	٠	نجاح التلاميذ على الامتحان (١)، نجاح (٢)، راسب (راسب)	(١)، نجاح (٢)، راسب	لا يوجد	٨	يمين	اسمي
وضع جلوس	رقمي	٨	٠	وضع جلوس التلاميذ في الفصل (١)، مقاعد (أمامية)، (٢)، مقاعد (خلفية)	(١)، مقاعد (أمامية)، (٢)، مقاعد (خلفية)	لا يوجد	٨	يمين	اسمي
التكرار	رقمي	٨	٠	تكرار التلاميذ على كل خلية	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	مترج

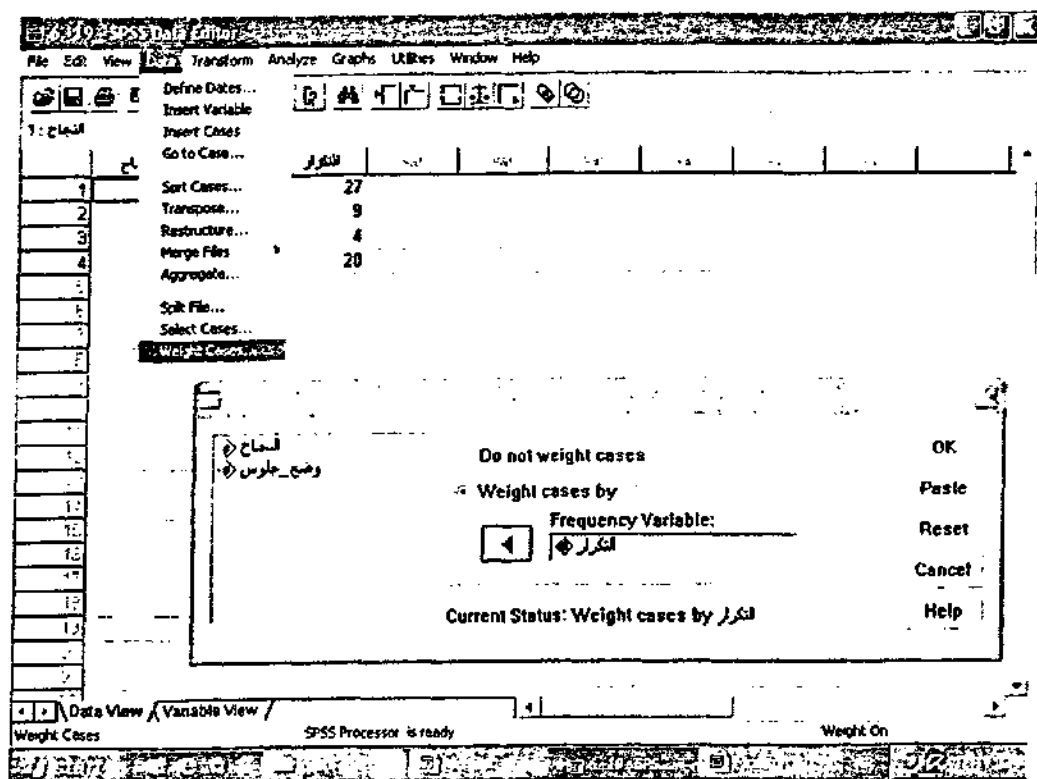
Name	Type	Width	Decimals	Label	Values	Missing	Cells	Align	Measure
1. النجاح	Numeric	8	0	نجاح التلاميذ على الامتحان (١)، نجاح (٢)، راسب (راسب)	None	None	8	Right	Nominal
2. وضع جلوس	Numeric	8	0	وضع جلوس التلاميذ في الفصل (١)، مقاعد (أمامية)، (٢)، مقاعد (خلفية)	None	None	8	Right	Nominal
3. التكرار	Numeric	8	0	تكرار التلاميذ على كل خلية	None	None	8	Right	Scale

الخطوة الثانية : يتم الانتقال إلى شاشة *data view* لتدوين بيانات المتغيرات (النجاح)

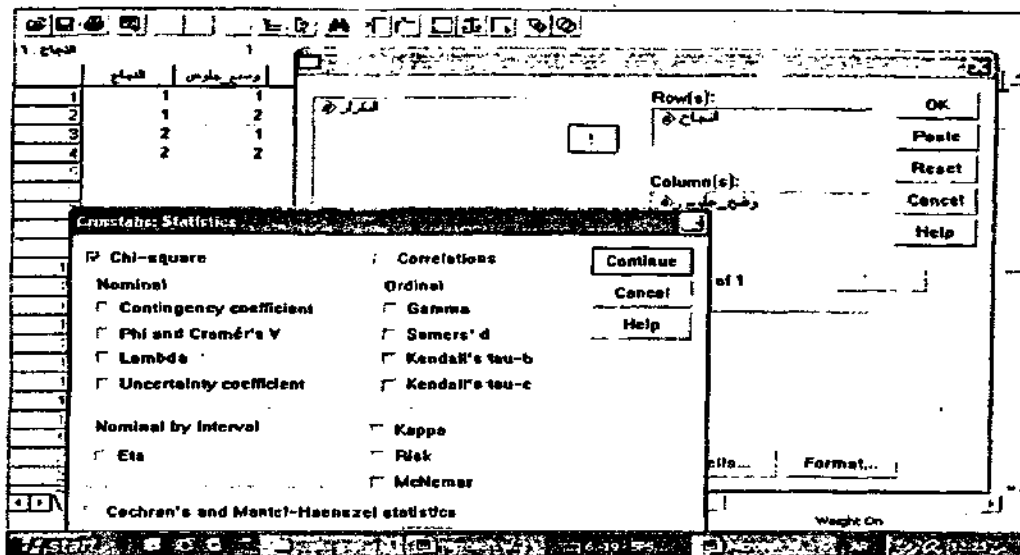
، (وضع جلوس) ، (التكرار) كما بالشكل :

النجاح	وضع جلوس	التكرار
1	1	27
2	1	9
3	1	4
4	2	20

الخطوة الثالثة : عمل وزن لبيانات المتغير (التكرار) لكي يفهم برنامج *spss* أن هذه البيانات تكرارات و ليست درجات خام عادية كالتالي: من سطر الأوامر *data* نختار الأمر الفرعي *weight cases* ، سيظهر مربع حوار كما بالشكل : يتم تحديد علامة *weight cases by* ، ثم ندخل المتغير المطلوب عمل وزن لبياناته و هو المتغير (التكرار) إلى المستطيل المسمى: *frequently variable* كما بالشكل :



الخطوة الرابعة : بعد الضغط على الزر *ok* لإخفاء مربع الحوار السابق ، نضغط على سطر الأوامر *analyze* ثم الأمر الفرعي *descriptive statistics* ثم الأمر الفرعي *crosstabs...* ، سيظهر مربع حوار كما بالشكل ، ندخل المتغير (النجاح) في المستطيل المسمى *row(s)* ، و متغير (وضع_جلوس) في المستطيل المسمى *column(s)* ثم نضغط على زر *statistics* سيظهر مربع حوار فرعي به العديد من الإحصاءات التي تستخدم على جداول الاقتران للبيانات الاسمية منها إحصاء مربع كا *chi-square* الموجودة في الركن الأيسر العلوي من مربع الحوار الفرعي نختار هذه الإحصاءة و هناك في مربع الحوار خيارات أخرى و لكن ما يهمنا الخيارات السابقة كالتالي:



الخطوة الخامسة : نضغط على الزر *continue* لإخفاء مربع الحوار الفرعي و العودة إلى مربع الحوار الأصلي و بعد الضغط على الزر *ok* نحصل على النتيجة الموضحة في شاشة النتائج التالية :

SPSS Output2: SPSS Viewer

File Edit View Insert Format Analyze Graphs Utilities Window Help

Count

	البيع	مجموع جالوس لائحية في المصنوع (مقاييس لائحية)		Total
		مقاييس لائحية	مقاييس لائحية	
مجموع جالوس لائحية على الإنترنت (مقاييس لائحية)	27	9	36	
مجموع جالوس لائحية (مقاييس لائحية)	4	20	24	
Total	31	29	60	

Chi-Square Tests

	Value	df	Asymp. Sig. (2-sided)	Exact Sig. (2-sided)	Exact Sig. (1-sided)
Pearson Chi-Square	18.622 ^a	1	.000		
Continuity Correction ^b	17.355	1	.000		
Likelihood Ratio	20.996	1	.000		
Fisher's Exact Test				.000	.000
Linear-by-Linear Association	19.295	1	.000		
Not Valid Cases	60				

a. Computed only for a 2x2 table
b. Continuity Correction has been applied to the chi-square test. The maximum expected count is 15.0.

SPSS Processor is ready

حجم التأثير لقوة العلاقة بين المتغيرين باستخدام *spss* :

يمكن معرفة حجم التأثير لقوة العلاقة بين المتغيرين عن طريق تحديد الاختيار *phi and Cramer's v* و الموجود في مربع الحوار بالخطوة الرابعة و استكمال باقي الخطوات كما هي ، سنحصل على النتيجة الآتية :

Output	20.996	1	.000	.000	.000
Chi-Square	19.295	1	.000	.000	.000
N of Valid Cases	50				
a. Continuity Correction (0.5) has been applied. The minimum expected count is 11.50.					
b. Using the asymptotic standard error assuming the null hypothesis.					
Symmetric Measures					
Non-overlap	Phi	Value	Approx. Sig.		
Minimal	Cramer's V	.577	.000		
N of Valid Cases		50			
a. Not assuming the null hypothesis.					
b. Using the asymptotic standard error assuming the null hypothesis.					

و هي تعبر عن قوة علاقة عن طريق معامل ϕ مقارها ٠,٥٧ .

مقارنة الطريقة اليدوية بطريقة spss :

طريقة spss	الطريقة اليدوية	
١٩,٦٢	١٩,٦٢	قيمة كا' قبل التصحيح
١٧,٣٥	١٧,٣٥	قيمة كا' بعد التصحيح
الدلالة الإحصائية لقيمة كا' (المصححة) الناتجة عند درجة حرية (١) = ٠,٠٠٠ مما يعني أن كا' دالة مستوى ٠,٠١ مما يتفق مع الحل اليدوي .	كا' المحسوبة (١٧,٣٥) < كا' الجدولية (درجات حرية ١) = ٠,٠١٠٠١ (٦,٦٣) و بالتالي فإن قيمة كا' دالة إحصائياً عند مستوى ٠,٠١ .	الدلالة
٠,٥٧ (و هو حجم تأثير قوى طبقاً لمحك كوهين)	٠,٥٧ (و هو حجم تأثير قوى طبقاً لمحك كوهين)	حجم التأثير
و بذلك نجد النتائج تسير في الطريقتين في نفس الاتجاه		
قبول الفرض الذي تمت صياغته	توجد علاقة بين نجاح التلاميذ في الامتحان و بين أماكنهم في الفصل ؟	الفرض المصاغ

تفسير النتيجة المتوصل إليها تقريباً : تشير النتيجة إلى رفض الفرض الصفري

و قبول الفرض البديل " توجد علاقة بين نجاح التلاميذ في الامتحان و بين أماكنهم في

الفصل ؟ " ، فنجد أغلب الناجحين متركزين في الصفوف الأمامية و أغلب الراسبين

متركزين فى الصفوف الخلفية ، و بذلك نجد جرس إنذار موجه للمعلم بضرورة عدم إغفال التلاميذ الموجودين فى الصفوف الخلفية و الاهتمام بهم ، بل الاهتمام بكل تلميذ فى الفصل بغض النظر عن مكان جلوسه ، فلا بد على المعلم أن يجعل كل تلاميذ الفصل معه فى كل لحظة يعيشها أثناء الحصة (لحظة توجيه السؤال-لحظة الكتابة على السبورة - لحظة الشرح-لحظة عرض الوسيلة التعليمية.....و هكذا).

مثال (٦-٢) : قام باحث بالتعرف على اتجاه مجموعة من التلاميذ نحو المدرسة الملتحقين بها و صنف اتجاهاتهم بناءً على محك ما فى ضوء ثلاثة محاور هى (إيجابى- محايد-سلبى) ، ثم قام بالتعرف على تكرارات كل من التلاميذ(الذكور) و التلميذات (الإناث) على كل صنف فحصل على البيانات الموضحة فى الجدول الآتى :

النوع الاتجاه نحو المدرسة	ذكور	إناث	المجموع
إيجابى	٧٩	٦٢	١٤١
محايد	٥٣	٤٥	٩٨
سلبى	٧٢	٧٠	١٤٢
المجموع	٢٠٤	١٧٧	٣٨١

و المطلوب اختبار الفرض البحثى :

لا توجد علاقة بين اتجاه المفوضين نحو المدرسة (إيجابى-محايد-سلبى) و نوعهم (ذكور-إناث) .

الطريقة اليدوية :

الخطوة الأولى : نعد الجدول الآتى :

البيان الخلية	كثير	كثير	كثير	كثير	(كثير - كثير)
ايجابى-ذكور	٧٩	٧٥,٥	٣,٥	١٢,٢٥	٠,١٦
ايجابى-إناث	٦٢	٦٥,٥	٣,٥	١٢,٢٥	٠,١٩
محايد-ذكور	٥٣	٥٢,٤٧	٠,٥٣	٠,٢٨	٠,٠٠٥
محايد-إناث	٤٥	٤٥,٥٣	٠,٥٣	٠,٢٨	٠,٠٠٦
سلبى-ذكور	٧٢	٧٦,٠٣	٤,٠٣	١٦,٢٤	٠,٢١
سلبى-إناث	٧٠	٦٥,٩٧	٤,٠٣	١٦,٢٤	٠,٢١
المجموع	٣٨١	٣٨١	صفر		٠,٧٨ = كا

حيث أن ك نظري هو التكرار النظري كما حسبناه سابقاً و لناخذ أى خلية لمعرفة كيفية حساب تكرارها النظري :

$$\text{ك نظري} = \frac{204 \times 98}{381} = 52.47 = \text{الخلية الموجودة في الصف الثاني والعمود الأول}$$

و هكذا .

الخطوة الثانية: من الجدول السابق يتم استخراج قيمة كا² و التى تساوى ٠,٧٨

ملاحظة

إذا كانت قيمة كا² دالة فى حالة جداول الاقتران الأكبر من (٢×٢) فان حجم التأثير للعلاقة بين المتغيرين يأتى عن طريق معامل كرامر ٧ و هو نفس قانون معامل n باستثناء استبدال n بـ (ن×ث) حيث ث هى : درجات الحرية الأقل فى الصفوف أو الأعمدة و بذلك يكون قيمة

$$\frac{\text{كا}^2}{\text{ن} \times \text{ث}} = ٧$$

و يتم تفسير معامل كرامر الناتج بنفس محك كوهين

استخدام spss :

الخطوة الأولى : تحديد خصائص المتغيرات المطلوب معالجتها احصائياً و هما : (الاتجاه) و الموجود على هيئة صفوف (١، ايجابى) ، (٢، محايد) ، (٣، سلبى) (و يعنى ذلك أن أى تكرار موجود فى الصف الأول يرمز للمفحوصين الذين شعورهم ايجابى نحو المدرسة ، و أى تكرار موجود فى الصف الثانى يرمز للمفحوصين الذين شعورهم محايد نحو المدرسة ، و أى تكرار موجود فى الصف الثالث يرمز للمفحوصين الذين شعورهم سلبى نحو المدرسة ، و بالنظر للمتغير الثانى نجد أن: (النوع) و الموجود على هيئة أعمدة (١، ذكر) ، (٢، أنثى) ، فأى تكرار موجود فى العمود الأول ينتمى إلى الذكور ، و أى تكرار موجود فى العمود الثانى ينتمى إلى الإناث ، أما المتغير الثالث فهو (التكرار) و الذى يشير إلى تكرارات كل خلية فى ضوء انتمائها إلى الصف و العمود ، و ذلك بفتح

شاشة *variable view* و تحديد هذه الخصائص من خلال الجدول التالي و الموضح أيضاً

بالشاشة كالتالي:

الاسم	النوع	حجم المتغير	الواضع العشرية	بطاقة المتغير	الأكواد	القيم المفقودة	عرض الأعمدة	المحاذاة	مستوى القياس
الاتجاه	رقمي	٨	٠	اتجاه التلاميذ نحو المدرسة (١) ايجابي، (٢) محايد، (٣) سلبي	(١) ايجابي، (٢) محايد، (٣) سلبي	لا يوجد	٨	يمين	اسمي
النوع	رقمي	٨	٠	نوع التلاميذ (١) ذكور، (٢) إناث	(١) ذكور، (٢) إناث	لا يوجد	٨	يمين	اسمي
التكرار	رقمي	٨	٠	تكرار التلاميذ على كل خلية	لا يوجد	لا يوجد	٨	يمين	متكرج

Name	Type	Width	Decim	Label	Values	Missing	Colu	Align	Measure
1) اتجاه	Numeric 8	8	0	اتجاه التلاميذ نحو المدرسة (١) ايجابي، (٢) محايد، (٣) سلبي	None	None	8	Right	Nominal
2) نوع	Numeric 8	8	0	نوع التلاميذ (١) ذكور، (٢) إناث	None	None	8	Right	Nominal
3) تكرار	Numeric 8	8	0	تكرار التلاميذ على كل خلية	None	None	8	Right	Scale

الخطوة الثانية : يتم الانتقال إلى شاشة *data view* لتدوين بيانات المتغيرات (الاتجاه)

، (النوع) ، (التكرار) كما بالشكل :

SPSS Data Editor

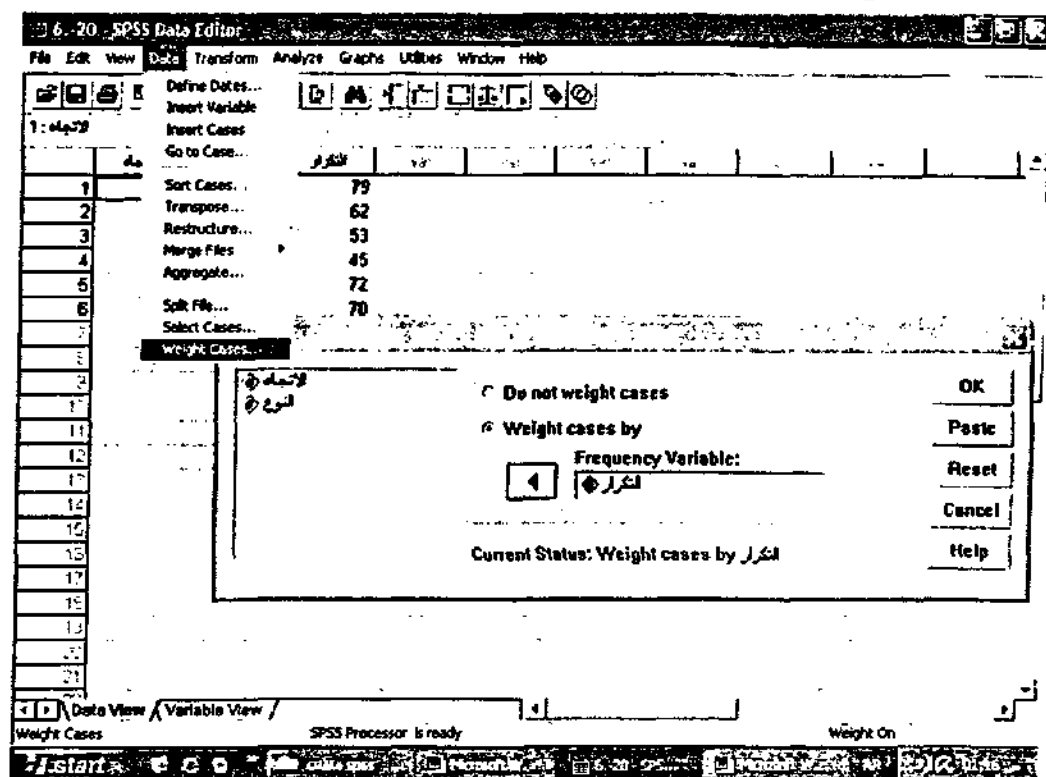
File Edit View Data Transform Analyze Graphs Utilities Window Help

1: بيانات

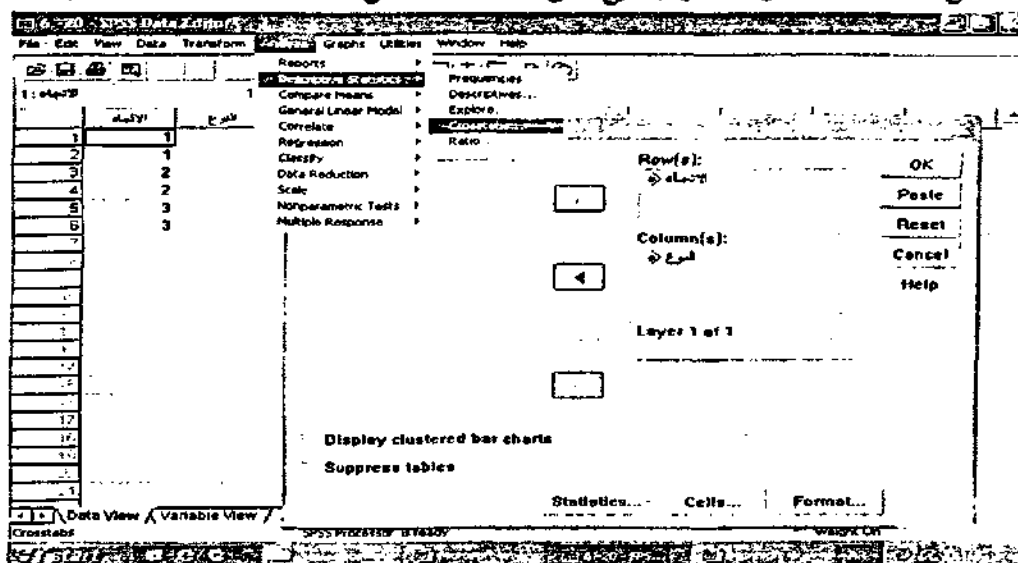
الفرع	التكرار	الدرجة
1	1	79
2	2	62
3	1	53
4	2	45
5	1	72
6	2	70

Data View / Variable View / SPSS Processor is ready

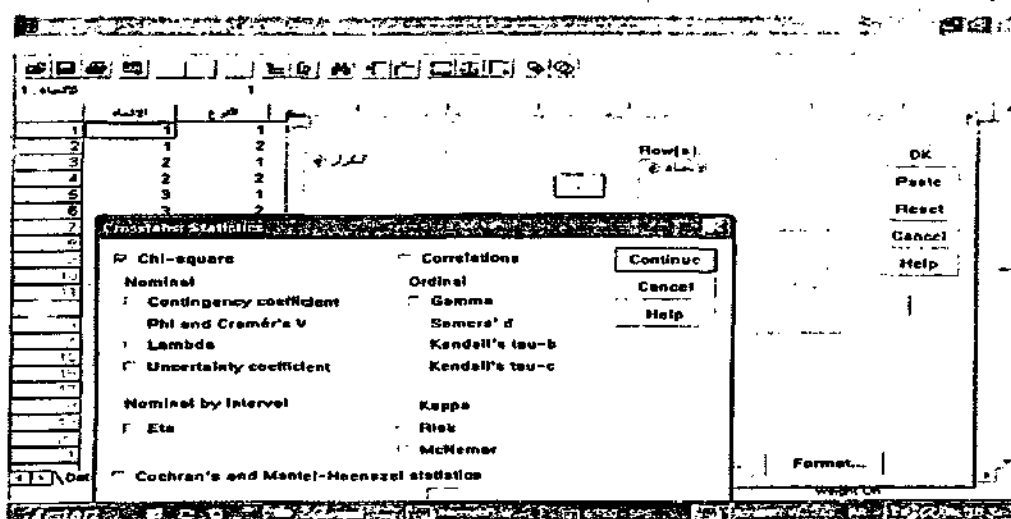
الخطوة الثالثة : عمل وزن لبيانات المتغير (التكرار) لكي يفهم برنامج *spss* أن هذه البيانات تكرارات و ليست درجات خام عادية كالتالي: : من سطر الأوامر *data* نختار الأمر الفرعي *weight cases* ، سيظهر مربع حوار كما بالشكل : يتم تحديد علامة *weight cases by* ، ثم ندخل المتغير المطلوب عمل وزن لبياناته و هو المتغير (التكرار) إلى المستطيل المسمى: *frequency variable* كما بالشكل :



الخطوة الرابعة : بعد الضغط على الزرار *ok* لإخفاء مربع الحوار السابق ، نضغط على سطر الأوامر *analyze* ثم الأمر الفرعي *descriptive statistics* ثم الأمر الفرعي *crosstabs...* ، سيظهر مربع حوار كما بالشكل ، ندخل المتغير (الاتجاه) في المستطيل المسمى *row(s)* ، والمتغير (النوع) في المستطيل المسمى *column(s)* كما بالشكل:



الخطوة الخامسة : نضغط على زر *statistics* سيظهر مربع حوار فرعي به العديد من الإحصاءات التي تستخدم على جداول الاقتران للبيانات الاسمية منها إحصاء مربع كا *chi-square* الموجود في الركن الأيسر العلوي من مربع الحوار الفرعي نختار هذه الإحصاءة كالتالي:



الخطوة السادسة : يتم الضغط على زر *continue* لإخفاء مربع الحوار الفرعي و العودة إلى مربع الحوار الأساسي، و بعد الضغط على الزرار *ok* نحصل على النتيجة الموضحة في شاشة النتائج التالية :

ملف Edit View Insert Format Window Help

وسام الخلية مع الخلية - الخلية (0)، الخلية (0)، الخلية (0)، الخلية (0)، الخلية (0)، الخلية (0)

Count

		الجنس (0-1)		Total
		ذكر	أنثى	
السلوكيات الجسدية	نعم	79	62	141
	لا	53	45	98
	Total	132	107	239

Chi-Square Tests

	Value	df	Asymp. Sig. (2-sided)
Pearson Chi-Square	6.22 ^a	2	.043
Linear-by-Linear Association	6.22	2	.043
N of Valid Cases	239		

a. 0 cells (.0%) have expected count less than 5. The minimum expected count is 45.53.

SPSS Procedure ready

مقارنة الطريقة اليدوية بطريقة spss :

طريقة spss	الطريقة اليدوية	قيمة كا ²
٠,٨٢	٠,٧٨	
الدالة الإحصائية لقيمة كا ² الناتجة عند درجة حرية (٢) = ٠,٦٦٣ و ذلك يعني أن كا ² غير دالة ، بما يتفق مع الحل اليدوي	<p>كا² المحسوبة (٠,٧٨) > كا² الجدولية (درجات حرية ٢) (٠,٠١) (٩,٢١) و بالتالي فإن قيمة كا² غير دالة احصائياً عند مستوى ٠,٠١ .</p> <p>كا² المحسوبة (٠,٧٨) > كا² الجدولية (درجات حرية ٢) (٠,٠٥) (٥,٩٩) و بالتالي فإن قيمة كا² غير دالة احصائياً عند مستوى ٠,٠٥ .</p>	الدالة
و بذلك نجد النتائج تسير في الطريقتين في نفس الاتجاه ، وإن كان هناك فارق ضئيل فهو ناتج عن التقريب		
قبول الفرض الذي تمت صياغته لا توجد علاقة بين اتجاه المفحوصين نحو المدرسة (إيجابي-محايد-سلبي) و نوعهم (ذكور-إناث) .		الفرض المصاغ

تفسير النتيجة المتوصل إليها تربوياً : النتيجة تشير إلى قبول الفرض الصفري : " لا توجد علاقة بين اتجاه المفحوصين نحو المدرسة (إيجابي-محايد-سلبي) و نوعهم (ذكور-إناث) " ، وهذا يعني أن كون المفحوص ذكر و أنثى لا يرتبط باتجاهه نحو المدرسة ، و هناك امكانية لقبول هذه النتيجة على أساس أن الاتجاه نحو المدرسة يكون دالة لمتغيرات متشعبة منها خصائص المعلم و بيئة الفصل و النظام المدرسي و البيئة الأسرية و المسافة بين المدرسة و المنزل و سمات الشخصية لدى التلميذ فهي عوامل تغطي على متغير نوع المفحوص (ذكر-أنثى) .

جدول القيم الحرجة لمعامل الارتباط التبادلي لبيرسون

درجات الحرية	دلالة الطرفين		دلالة الطرف الواحد		درجات الحرية	دلالة الطرفين		دلالة الطرف الواحد	
	٠,٠٥	٠,٠١	٠,٠٥	٠,٠١		٠,٠٥	٠,٠١	٠,٠٥	٠,٠١
١	٠,٩٩٧	٠,٩٨٨	٠,٩٩٩	٠,٩٩٩	٤٠	٠,٣٠٤	٠,٣٩٣	٠,٢٥٧	٠,٣٥٨
٢	٠,٩٥٠	٠,٩٩٠	٠,٩٨٠	٠,٩٩٩	٤٢	٠,٢٩٧	٠,٣٨٤	٠,٢٥١	٠,٣٥٠
٣	٠,٨٧٨	٠,٩٥٩	٠,٨٠٥	٠,٩٣٤	٤٤	٠,٢٩١	٠,٣٧٦	٠,٢٤٦	٠,٣٤٢
٤	٠,٨١١	٠,٩١٧	٠,٧٢٩	٠,٨١٢	٤٦	٠,٢٨٥	٠,٣٦٨	٠,٢٤٠	٠,٣٣٥
٥	٠,٧٥٥	٠,٨٧٥	٠,٦٦٩	٠,٨٣٣	٤٨	٠,٢٧٩	٠,٣٦١	٠,٢٣٥	٠,٣٢٨
٦	٠,٧٠٧	٠,٨٣٤	٠,٦٢٢	٠,٧٨٩	٥٠	٠,٢٧٣	٠,٣٥٤	٠,٢٣١	٠,٣٢٢
٧	٠,٦٦٦	٠,٧٩٨	٠,٥٨٢	٠,٧٥٠	٥٢	٠,٢٦٨	٠,٣٤٨	٠,٢٢٦	٠,٣١٦
٨	٠,٦٣٢	٠,٧٦٥	٠,٥٤٩	٠,٧١٦	٥٤	٠,٢٦٣	٠,٣٤٢	٠,٢٢٢	٠,٣١٠
٩	٠,٦٠٢	٠,٧٣٥	٠,٥٢١	٠,٦٨٥	٥٦	٠,٢٥٩	٠,٣٣٦	٠,٢١٨	٠,٣٠٥
١٠	٠,٥٧٦	٠,٧٠٨	٠,٤٩٧	٠,٦٥٨	٥٨	٠,٢٥٤	٠,٣٣٠	٠,٢١٤	٠,٣٠٠
١١	٠,٥٥٣	٠,٦٨٤	٠,٤٧٦	٠,٦٣٤	٦٠	٠,٢٥٠	٠,٣٢٥	٠,٢١١	٠,٢٩٥
١٢	٠,٥٣٢	٠,٦٦١	٠,٤٥٨	٠,٦١٢	٦٢	٠,٢٤٦	٠,٣٢٠	٠,٢٠٨	٠,٢٩٠
١٣	٠,٥١٤	٠,٦٤١	٠,٤٤١	٠,٥٩٢	٦٤	٠,٢٤٢	٠,٣١٥	٠,٢٠٤	٠,٢٨٦
١٤	٠,٤٩٧	٠,٦٢٣	٠,٤٢٦	٠,٥٧٤	٦٦	٠,٢٣٩	٠,٣١٠	٠,٢٠١	٠,٢٨٢
١٥	٠,٤٨٢	٠,٦٠٦	٠,٤١٢	٠,٥٥٨	٦٨	٠,٢٣٥	٠,٣٠٦	٠,١٩٨	٠,٢٧٨
١٦	٠,٤٦٨	٠,٥٩٠	٠,٤٠٠	٠,٥٤٣	٧٠	٠,٢٣٢	٠,٣٠٢	٠,١٩٥	٠,٢٧٤
١٧	٠,٤٥٦	٠,٥٧٥	٠,٣٨٩	٠,٥٢٩	٧٢	٠,٢٢٩	٠,٢٩٨	٠,١٩٣	٠,٢٧٠
١٨	٠,٤٤٤	٠,٥٦١	٠,٣٧٨	٠,٥١٦	٧٤	٠,٢٢٦	٠,٢٩٤	٠,١٩٠	٠,٢٦٦
١٩	٠,٤٣٣	٠,٥٤٩	٠,٣٦٩	٠,٥٠٣	٧٦	٠,٢٢٣	٠,٢٩٠	٠,١٨٨	٠,٢٦٣
٢٠	٠,٤٢٣	٠,٥٣٧	٠,٣٦٠	٠,٤٩٢	٧٨	٠,٢٢٠	٠,٢٨٦	٠,١٨٥	٠,٢٦٠
٢١	٠,٤١٣	٠,٥٢٦	٠,٣٥٢	٠,٤٨٢	٨٠	٠,٢١٧	٠,٢٨٣	٠,١٨٣	٠,٢٥٧
٢٢	٠,٤٠٤	٠,٥١٥	٠,٣٤٤	٠,٤٧٢	٨٢	٠,٢١٥	٠,٢٨٠	٠,١٨١	٠,٢٥٤
٢٣	٠,٣٩٦	٠,٥٠٥	٠,٣٣٧	٠,٤٦٢	٨٤	٠,٢١٢	٠,٢٧٦	٠,١٧٩	٠,٢٥١
٢٤	٠,٣٨٨	٠,٤٩٦	٠,٣٣٠	٠,٤٥٣	٨٦	٠,٢١٠	٠,٢٧٣	٠,١٧٧	٠,٢٤٨
٢٥	٠,٣٨١	٠,٤٨٧	٠,٣٢٣	٠,٤٤٥	٨٨	٠,٢٠٧	٠,٢٧٠	٠,١٧٥	٠,٢٤٥
٢٦	٠,٣٧٤	٠,٤٧٩	٠,٣١٧	٠,٤٣٧	٩٠	٠,٢٠٥	٠,٢٦٧	٠,١٧٣	٠,٢٤٢
٢٧	٠,٣٦٧	٠,٤٧١	٠,٣١٢	٠,٤٣٠	٩٢	٠,٢٠٣	٠,٢٦٥	٠,١٧١	٠,٢٤٠
٢٨	٠,٣٦١	٠,٤٦٣	٠,٣٠٦	٠,٤٢٣	٩٤	٠,٢٠١	٠,٢٦٢	٠,١٦٩	٠,٢٣٧
٢٩	٠,٣٥٥	٠,٤٥٦	٠,٣٠١	٠,٤١٦	٩٦	٠,١٩٩	٠,٢٥٩	٠,١٦٧	٠,٢٣٥
٣٠	٠,٣٤٩	٠,٤٤٩	٠,٢٩٦	٠,٤٠٩	٩٨	٠,١٩٧	٠,٢٥٧	٠,١٦٥	٠,٢٣٢
٣١	٠,٣٤٤	٠,٤٤٢	٠,٢٩١	٠,٤٠٣	١٠٠	٠,١٩٥	٠,٢٥٤	٠,١٦٤	٠,٢٣٠
٣٢	٠,٣٣٩	٠,٤٣٦	٠,٢٨٧	٠,٣٩٧	١٢٠	٠,١٧٩	٠,٢٣٤	٠,١٥١	٠,٢١٢
٣٣	٠,٣٣٤	٠,٤٣٠	٠,٢٨٣	٠,٣٩٢	١٤٠	٠,١٦٦	٠,٢١٧	٠,١٤٠	٠,١٩٦
٣٤	٠,٣٢٩	٠,٤٢٤	٠,٢٧٩	٠,٣٨٦	١٦٠	٠,١٥٥	٠,٢٠٣	٠,١٣٠	٠,١٨٤
٣٥	٠,٣٢٥	٠,٤١٨	٠,٢٧٥	٠,٣٨١	١٨٠	٠,١٤٦	٠,١٩٢	٠,١٢٣	٠,١٧٣
٣٦	٠,٣٢٠	٠,٤١٣	٠,٢٧١	٠,٣٧٦	٢٠٠	٠,١٣٩	٠,١٨٢	٠,١١٧	٠,١٦٤
٣٧	٠,٣١٦	٠,٤٠٨	٠,٢٦٧	٠,٣٧١	٢٥٠	٠,١١٣	٠,١٤٩	٠,٠٩٥	٠,١٣٤
٣٨	٠,٣١٢	٠,٤٠٣	٠,٢٦٤	٠,٣٦٧	٤٠٠	٠,٠٩٨	٠,١٢٩	٠,٠٨٢	٠,١١٦
٣٩	٠,٣٠٨	٠,٣٩٨	٠,٢٦١	٠,٣٦٢	٥٠٠	٠,٠٨٨	٠,١١٥	٠,٠٧٤	٠,١٠٤

جدول القيم الحرجة لمعامل ارتباط الرتب لسبيرمان

العلامة (-) تعني أن القيمة المحسوبة لا يمكن أن تكون دالة

دلالة الطرف الواحد		دلالة الطرفين		عدد أزواج البيانات
٠,٠١	٠,٠٥	٠,٠١	٠,٠٥	
—	٠,٩٠٠	—	—	٥
٠,٩٤٣	٠,٨٢٩	—	٠,٨٨٦	٦
٠,٨٩٣	٠,٧١٤	٠,٩٢٩	٠,٧٨٦	٧
٠,٨٣٣	٠,٦٤٣	٠,٨٨١	٠,٧٣٨	٨
٠,٧٨٣	٠,٦٠٠	٠,٨٣٣	٠,٧٠٠	٩
٠,٧٤٥	٠,٥٦٤	٠,٧٩٤	٠,٦٤٨	١٠
٠,٧٠٩	٠,٥٣٦	٠,٧٥٥	٠,٦١٨	١١
٠,٦٧٨	٠,٥٠٣	٠,٧٢٧	٠,٥٨٧	١٢
٠,٦٤٨	٠,٤٨٤	٠,٧٠٣	٠,٥٦٠	١٣
٠,٦٢٦	٠,٤٦٤	٠,٦٧٩	٠,٥٣٨	١٤
٠,٦٠٤	٠,٤٤٦	٠,٦٥٤	٠,٥٢١	١٥
٠,٥٨٢	٠,٤٢٩	٠,٦٣٥	٠,٥٠٣	١٦
٠,٥٦٦	٠,٤١٤	٠,٦١٥	٠,٤٨٥	١٧
٠,٥٥٠	٠,٤٠١	٠,٦٠٠	٠,٤٧٢	١٨
٠,٥٣٥	٠,٣٩١	٠,٥٨٤	٠,٤٦٠	١٩
٠,٥٢٠	٠,٣٨٠	٠,٥٧٠	٠,٤٤٧	٢٠
٠,٥٠٨	٠,٣٧٠	٠,٥٥٦	٠,٤٣٥	٢١
٠,٤٩٦	٠,٣٦١	٠,٥٤٤	٠,٤٢٥	٢٢
٠,٤٨٦	٠,٣٥٣	٠,٥٣٢	٠,٤١٥	٢٣
٠,٤٧٦	٠,٣٤٤	٠,٥٢١	٠,٤٠٦	٢٤
٠,٤٦٦	٠,٣٣٧	٠,٥١١	٠,٣٩٨	٢٥
٠,٤٥٧	٠,٣٣١	٠,٥٠١	٠,٣٩٠	٢٦
٠,٤٤٨	٠,٣٢٤	٠,٤٩١	٠,٣٨٢	٢٧
٠,٤٤٠	٠,٣١٧	٠,٤٨٣	٠,٣٧٥	٢٨
٠,٤٣٣	٠,٣١٢	٠,٤٧٥	٠,٣٦٨	٢٩
٠,٤٢٥	٠,٣٠٦	٠,٤٦٧	٠,٣٦٢	٣٠

جدول القيم الحرجة لمعامل ارتباط الرتب لكاندال
 في حالة ($n < 10$) يتم التقريب إلى توزيع النسبة الحرجة كما سبق إيضاحه في متن الكتاب
 العلامة (-) تعني أن القيمة المحسوبة لا يمكن أن تكون دالة

دلالة الطرف الواحد		دلالة الطرفين		عدد أزواج البيانات
٠,٠١	٠,٠٥	٠,٠١	٠,٠٥	
—	١	—	—	٤
١	٠,٨٠٠	—	١	٥
٠,٨٦٧	٠,٧٣٣	١	٠,٨٦٧	٦
٠,٨١٠	٠,٦١٩	٠,٩٠٥	٠,٧١٤	٧
٠,٧١٤	٠,٥٧١	٠,٧٨٦	٠,٦٤٣	٨
٠,٦٦٧	٠,٥٠٠	٠,٧٢٢	٠,٥٥٦	٩
٠,٦٠٠	٠,٤٦٧	٠,٦٤٤	٠,٥١١	١٠

جدول القيم الحرجة لاختبار كوكران (مستوى ٠,٠٥)

عدد بيانات كل مجموعة أو متوسط أعداد بيانات المجموعتين (مجموعات)													df	عدد البيانات
١٤٥	٣٧	١٧	١١	١٠	٩	٨	٧	٦	٥	٤	٣	٢		
٠,٥٨	٠,٦٦	٠,٧٣	٠,٧٩	٠,٨٠	٠,٨٢	٠,٨٣	٠,٨٥	٠,٨٨	٠,٩١	٠,٩٤	٠,٩٨	١,٠٠	٢	
٠,٤٠	٠,٤٧	٠,٥٥	٠,٦٠	٠,٦٢	٠,٦٣	٠,٦٥	٠,٦٨	٠,٧١	٠,٧٥	٠,٨٠	٠,٨٧	٠,٩٧	٣	
٠,٣١	٠,٣٧	٠,٤٤	٠,٤٩	٠,٥٠	٠,٥٢	٠,٥٤	٠,٥٦	٠,٥٩	٠,٦٣	٠,٦٨	٠,٧٧	٠,٩١	٤	
٠,٢٥	٠,٣١	٠,٣٦	٠,٤١	٠,٤٢	٠,٤٤	٠,٤٦	٠,٤٨	٠,٥١	٠,٥٤	٠,٦٠	٠,٦٨	٠,٨٤	٥	
٠,٢١	٠,٢٦	٠,٣١	٠,٣٦	٠,٣٧	٠,٣٨	٠,٤٠	٠,٤٢	٠,٤٤	٠,٤٨	٠,٥٣	٠,٦٢	٠,٧٨	٦	
٠,١٨	٠,٢٣	٠,٢٨	٠,٣٢	٠,٣٣	٠,٣٤	٠,٣٥	٠,٣٧	٠,٤٠	٠,٤٣	٠,٤٨	٠,٥٦	٠,٧٣	٧	
٠,١٦	٠,٢٠	٠,٢٥	٠,٢٩	٠,٢٩	٠,٣٠	٠,٣٢	٠,٣٤	٠,٣٦	٠,٣٩	٠,٤٤	٠,٥٢	٠,٦٨	٨	
٠,١٤	٠,١٨	٠,٢٢	٠,٢٦	٠,٢٧	٠,٢٨	٠,٢٩	٠,٣١	٠,٣٣	٠,٣٦	٠,٤٠	٠,٤٨	٠,٦٤	٩	
٠,١٣	٠,١٧	٠,٢٠	٠,٢٤	٠,٢٤	٠,٢٥	٠,٢٧	٠,٢٨	٠,٣٠	٠,٣٣	٠,٣٧	٠,٤٥	٠,٦٠	١٠	
٠,١١	٠,١٤	٠,١٧	٠,٢٠	٠,٢١	٠,٢٢	٠,٢٣	٠,٢٤	٠,٢٦	٠,٢٩	٠,٣٣	٠,٣٩	٠,٥٤	١٢	
٠,٠٩	٠,١١	٠,١٤	٠,١٧	٠,١٧	٠,١٨	٠,١٩	٠,٢٠	٠,٢٢	٠,٢٤	٠,٢٨	٠,٣٣	٠,٤٧	١٥	
٠,٠٧	٠,٠٩	٠,١١	٠,١٣	٠,١٤	٠,١٤	٠,١٥	٠,١٦	٠,١٧	٠,١٩	٠,٢٢	٠,٢٧	٠,٣٩	٢٠	
٠,٠٦	٠,٠٧	٠,٠٩	٠,١١	٠,١٢	٠,١٢	٠,١٣	٠,١٤	٠,١٥	٠,١٧	٠,١٩	٠,٢٤	٠,٣٤	٢٤	
٠,٠٥	٠,٠٦	٠,٠٨	٠,٠٩	٠,١٠	٠,١٠	٠,١١	٠,١١	٠,١٢	٠,١٤	٠,١٦	٠,٢٠	٠,٢٩	٣٠	
٠,٠٣	٠,٠٥	٠,٠٦	٠,٠٧	٠,٠٧	٠,٠٨	٠,٠٨	٠,٠٩	٠,١٠	٠,١١	٠,١٣	٠,١٦	٠,٢٤	٤٠	
٠,٠٢	٠,٠٣	٠,٠٤	٠,٠٥	٠,٠٥	٠,٠٦	٠,٠٦	٠,٠٦	٠,٠٧	٠,٠٨	٠,٠٩	٠,١١	٠,١٧	٦٠	
٠,٠١	٠,٠٢	٠,٠٢	٠,٠٣	٠,٠٣	٠,٠٣	٠,٠٣	٠,٠٣	٠,٠٤	٠,٠٤	٠,٠٥	٠,٠٦	٠,١٠	١٢٠	

جدول القيم الحرجة لاختبار كوكران (مستوى ٠,٠١)

عدد بيانات كل مجموعة أو متوسط أعداد بيانات المجموعتين (المجموعات)													
df	٢	٣	٤	٥	٦	٧	٨	٩	١٠	١١	١٧	٣٧	١٤٥
٢	١,٠٠	١,٠٠	٠,٩٨	٠,٩٦	٠,٩٤	٠,٩٢	٠,٩٠	٠,٨٨	٠,٨٧	٠,٨٥	٠,٧٩	٠,٧١	٠,٦١
٣	٠,٩٩	٠,٩٤	٠,٨٨	٠,٨٣	٠,٧٩	٠,٧٦	٠,٧٣	٠,٧١	٠,٦٩	٠,٦٧	٠,٦١	٠,٥٢	٠,٤٢
٤	٠,٩٧	٠,٨٦	٠,٧٨	٠,٧٢	٠,٦٨	٠,٦٤	٠,٦١	٠,٥٩	٠,٥٧	٠,٥٥	٠,٤٩	٠,٤١	٠,٣٣
٥	٠,٩٣	٠,٧٩	٠,٧٠	٠,٦٣	٠,٥٩	٠,٥٥	٠,٥٣	٠,٥٠	٠,٤٩	٠,٤٧	٠,٤١	٠,٣٤	٠,٢٦
٦	٠,٨٨	٠,٧٢	٠,٦٣	٠,٥٦	٠,٥٢	٠,٤٩	٠,٤٦	٠,٤٤	٠,٤٢	٠,٤١	٠,٣٥	٠,٢٩	٠,٢٢
٧	٠,٨٤	٠,٦٦	٠,٥٧	٠,٥١	٠,٤٧	٠,٤٣	٠,٤١	٠,٣٩	٠,٣٨	٠,٣٦	٠,٣١	٠,٢٥	٠,١٩
٨	٠,٧٩	٠,٦٢	٠,٥٢	٠,٤٦	٠,٤٢	٠,٣٩	٠,٣٧	٠,٣٥	٠,٣٤	٠,٣٢	٠,٢٨	٠,٢٢	٠,١٧
٩	٠,٧٥	٠,٥٧	٠,٤٨	٠,٤٣	٠,٣٩	٠,٣٦	٠,٣٤	٠,٣٢	٠,٣١	٠,٢٩	٠,٢٥	٠,٢٠	٠,١٥
١٠	٠,٧٢	٠,٥٤	٠,٤٥	٠,٣٩	٠,٣٦	٠,٣٣	٠,٣١	٠,٢٩	٠,٢٨	٠,٢٧	٠,٢٣	٠,١٨	٠,١٤
١٢	٠,٦٥	٠,٤٨	٠,٣٩	٠,٣٤	٠,٣١	٠,٢٩	٠,٢٧	٠,٢٥	٠,٢٤	٠,٢٣	٠,٢٠	٠,١٥	٠,١٢
١٥	٠,٥٧	٠,٤١	٠,٣٣	٠,٢٩	٠,٢٦	٠,٢٤	٠,٢٢	٠,٢١	٠,٢٠	٠,١٩	٠,١٦	٠,١٣	٠,٠٩
٢٠	٠,٤٨	٠,٣٣	٠,٢٧	٠,٢٣	٠,٢٠	٠,١٩	٠,١٧	٠,١٦	٠,١٦	٠,١٥	٠,١٢	٠,١٠	٠,٠٧
٢٤	٠,٤٢	٠,٢٩	٠,٢٣	٠,٢٠	٠,١٨	٠,١٦	٠,١٥	٠,١٤	٠,١٣	٠,١٣	٠,١١	٠,٠٨	٠,٠٦
٣٠	٠,٣٦	٠,٢٤	٠,١٩	٠,١٦	٠,١٥	٠,١٣	٠,١٢	٠,١٢	٠,١١	٠,١١	٠,٠٩	٠,٠٧	٠,٠٥
٤٠	٠,٢٩	٠,١٩	٠,١٥	٠,١٣	٠,١١	٠,١٠	٠,١٠	٠,٠٩	٠,٠٩	٠,٠٨	٠,٠٧	٠,٠٥	٠,٠٤
٦٠	٠,٢٢	٠,١٤	٠,١١	٠,٠٩	٠,٠٨	٠,٠٧	٠,٠٧	٠,٠٦	٠,٠٦	٠,٠٦	٠,٠٥	٠,٠٣	٠,٠٢
١٢٠	٠,١٢	٠,٠٨	٠,٠٦	٠,٠٥	٠,٠٤	٠,٠٤	٠,٠٣	٠,٠٣	٠,٠٣	٠,٠٣	٠,٠٢	٠,٠٢	٠,٠١

عدد البيانات

جدول القيم الحرجة لتوزيع "ت"

دلالة الطرف الواحد		دلالة الطرفين		درجات الحرية
٠,٠١	٠,٠٥	٠,٠١	٠,٠٥	
٢١,٨٢١	٦,٣١٤	٦٣,٦٥٧	١٢,٧٠٦	١
٦,٩٦٥	٢,٩٢٠	٩,٩٢٥	٤,٣٠٣	٢
٤,٥٤١	٢,٣٥٣	٥,٨٤١	٣,١٨٢	٣
٣,٧٤٧	٢,١٣٢	٤,٦٠٤	٢,٧٧٦	٤
٣,٣٦٥	٢,٠١٥	٤,٠٣٢	٢,٥٧١	٥
٣,١٤٣	١,٩٤٣	٣,٧٠٧	٢,٤٤٧	٦
٢,٩٩٨	١,٨٩٥	٣,٤٩٩	٢,٣٦٥	٧
٢,٨٩٦	١,٨٦٠	٣,٣٥٥	٢,٣٠٦	٨
٢,٨٢١	١,٨٣٣	٣,٢٥٠	٢,٢٦٢	٩
٢,٧٦٤	١,٨١٢	٣,١٦٩	٢,٢٢٨	١٠
٢,٧١٨	١,٧٩٦	٣,١٠٦	٢,٢٠١	١١
٢,٦٨١	١,٧٨٢	٣,٠٥٥	٢,١٧٩	١٢
٢,٦٥٠	١,٧٧١	٣,٠١٢	٢,١٦٠	١٣
٢,٦٢٤	١,٧٦١	٢,٩٧٧	٢,١٤٥	١٤
٢,٦٠٢	١,٧٥٣	٢,٩٤٧	٢,١٣١	١٥
٢,٥٨٣	١,٧٤٦	٢,٩٢١	٢,١٢٠	١٦
٢,٥٦٧	١,٧٤٠	٢,٨٩٨	٢,١١٠	١٧
٢,٥٥٢	١,٧٣٤	٢,٨٧٨	٢,١٠١	١٨
٢,٥٣٩	١,٧٢٩	٢,٨٦١	٢,٠٩٣	١٩
٢,٥٢٨	١,٧٢٥	٢,٨٤٥	٢,٠٨٦	٢٠
٢,٥١٨	١,٧٢١	٢,٨٣١	٢,٠٨٠	٢١
٢,٥٠٨	١,٧١٧	٢,٨١٩	٢,٠٧٤	٢٢
٢,٥٠٠	١,٧١٤	٢,٨٠٧	٢,٠٦٩	٢٣
٢,٤٩٢	١,٧١١	٢,٧٩٧	٢,٠٦٤	٢٤
٢,٤٨٥	١,٧٠٨	٢,٧٨٧	٢,٠٦٠	٢٥
٢,٤٧٩	١,٧٠٦	٢,٧٧٩	٢,٠٥٦	٢٦
٢,٤٧٣	١,٧٠٣	٢,٧٧١	٢,٠٥٢	٢٧
٢,٤٦٧	١,٧٠١	٢,٧٦٣	٢,٠٤٨	٢٨
٢,٤٦٢	١,٦٩٩	٢,٧٥٦	٢,٠٤٥	٢٩
٢,٤٥٧	١,٦٩٧	٢,٧٥٠	٢,٠٤٢	٣٠
٢,٤٥٣	١,٦٩٥	٢,٧٢٤	٢,٠٣٠	٣٥
٢,٤٤٣	١,٦٨٤	٢,٧٠٤	٢,٠٢١	٤٠
٢,٤٣٢	١,٦٧٩	٢,٦٩٠	٢,٠١٤	٤٥
٢,٤٢٣	١,٦٧٦	٢,٦٧٨	٢,٠٠٩	٥٠
٢,٤١٦	١,٦٧٣	٢,٦٦٨	٢,٠٠٤	٥٥
٢,٤١٠	١,٦٧١	٢,٦٦٠	٢,٠٠٠	٦٠
٢,٤٠٥	١,٦٦٩	٢,٦٥٤	١,٩٩٧	٦٥
٢,٤٠١	١,٦٦٧	٢,٦٤٨	١,٩٩٤	٧٠
٢,٣٩٧	١,٦٦٥	٢,٦٤٣	١,٩٩٢	٧٥
٢,٣٩٤	١,٦٦٤	٢,٦٣٩	١,٩٩٠	٨٠
٢,٣٩١	١,٦٦٣	٢,٦٣٥	١,٩٨٨	٨٥
٢,٣٨٨	١,٦٦٢	٢,٦٣٢	١,٩٨٧	٩٠
٢,٣٨٦	١,٦٦١	٢,٦٢٩	١,٩٨٥	٩٥
٢,٣٨٤	١,٦٦٠	٢,٦٢٦	١,٩٨٤	١٠٠
٢,٣٨٢	١,٦٥٥	٢,٥٧٦	١,٩٦٠	∞

جدول القيم الحرجة لاختبار مان-وتني (الطرفين)

ن																			مستوى الدلالة	ن
٢٠	١٩	١٨	١٧	١٦	١٥	١٤	١٣	١٢	١١	١٠	٩	٨	٧	٦	٥	٤	٣			
٨	٧	٧	٦	٦	٥	٥	٤	٤	٣	٣	٢	٢	١	١	٠	٠	-	٠,٠٥	٣	
٣	٣	٢	٢	٢	٢	١	١	١	٠	٠	٠	٠	٠	٠	٠	٠	-	٠,٠١		
١٤	١٣	١٢	١١	١١	١٠	٩	٨	٧	٦	٥	٤	٤	٣	٢	١	٠		٠,٠٥	٤	
٨	٧	٦	٦	٥	٥	٤	٣	٣	٢	٢	١	١	٠	٠	٠	-		٠,٠١		
٢٠	١٩	١٨	١٧	١٥	١٤	١٣	١٢	١١	٩	٨	٧	٦	٥	٣	٢			٠,٠٥	٥	
١٣	١٢	١١	١٠	٩	٨	٧	٧	٦	٥	٤	٣	٢	١	١	٠			٠,٠١		
٢٧	٢٥	٢٤	٢٢	٢١	١٩	١٧	١٦	١٤	١٣	١١	١٠	٨	٦	٥				٠,٠٥	٦	
١٨	١٧	١٦	١٥	١٣	١٢	١١	١٠	٩	٧	٦	٥	٤	٣	٢				٠,٠١		
٣٤	٣٢	٣٠	٢٨	٢٦	٢٤	٢٢	٢٠	١٨	١٦	١٤	١٢	١٠	٨					٠,٠٥	٧	
٢٤	٢٢	٢١	١٩	١٨	١٦	١٥	١٣	١٢	١٠	٩	٧	٦	٤					٠,٠١		
٤١	٣٨	٣٦	٣٤	٣١	٢٩	٢٦	٢٤	٢٢	١٩	١٧	١٥	١٣						٠,٠٥	٨	
٣٠	٢٨	٢٦	٢٤	٢٢	٢٠	١٨	١٧	١٥	١٣	١١	٩	٧						٠,٠١		
٤٨	٤٥	٤٢	٣٩	٣٧	٣٤	٣١	٢٨	٢٦	٢٣	٢٠	١٧							٠,٠٥	٩	
٣٦	٣٣	٣١	٢٩	٢٧	٢٤	٢٢	٢٠	١٨	١٦	١٣	١١							٠,٠١		
٥٥	٥٢	٤٨	٤٥	٤٢	٣٩	٣٦	٣٣	٢٩	٢٦	٢٣								٠,٠٥	١٠	
٤٢	٣٩	٣٧	٣٤	٣١	٢٩	٢٦	٢٤	٢١	١٨	١٦								٠,٠١		
٦٢	٥٨	٥٥	٥١	٤٧	٤٤	٤٠	٣٧	٣٣	٣٠									٠,٠٥	١١	
٤٨	٤٥	٤٢	٣٩	٣٦	٣٣	٣٠	٢٧	٢٤	٢١									٠,٠١		
٦٩	٦٥	٦١	٥٧	٥٣	٤٩	٤٥	٤١	٣٧										٠,٠٥	١٢	
٥٤	٥١	٤٧	٤٤	٤١	٣٧	٣٤	٣١	٢٧										٠,٠١		
٧٦	٧٢	٦٧	٦٣	٥٩	٥٤	٥٠	٤٥											٠,٠٥	١٣	
٦٠	٥٦	٥٣	٤٩	٤٥	٤٢	٣٨	٣٤											٠,٠١		
٨٣	٧٨	٧٤	٦٧	٦٤	٥٩	٥٥												٠,٠٥	١٤	
٦٧	٦٣	٥٨	٥٤	٥٠	٤٦	٤٢												٠,٠١		
٩٠	٨٥	٨٠	٧٥	٧٠	٦٤													٠,٠٥	١٥	
٧٣	٦٩	٦٤	٦٠	٥٥	٥١													٠,٠١		
٩٨	٩٢	٨٦	٨١	٧٥														٠,٠٥	١٦	
٧٩	٧٤	٧٠	٦٥	٦٠														٠,٠١		
١٠٥	٩٩	٩٣	٨٧															٠,٠٥	١٧	
٨٦	٨١	٧٥	٧٠															٠,٠١		
١١٢	١٠٦	٩٩																٠,٠٥	١٨	
٩٢	٨٧	٨١																٠,٠١		
١١٩	١١٣																	٠,٠٥	١٩	
٩٩	٩٣																	٠,٠١		
١٢٧																		٠,٠٥	٢٠	
١٠٥																		٠,٠١		

جدول القيم الحرجة لاختبار مان-وتني (الطرف الواحد)

ن	مستوى الدلالة	ن																	
		٢٠	١٩	١٨	١٧	١٦	١٥	١٤	١٣	١٢	١١	١٠	٩	٨	٧	٦	٥	٤	٣
٣	٠,٠٥	١١	١٠	٩	٩	٨	٧	٧	٦	٥	٥	٤	٤	٣	٢	٢	١	٠	٠
	٠,٠١	٥	٤	٤	٤	٣	٣	٢	٢	٢	١	١	١	٠	٠	٠	٠	٠	-
٤	٠,٠٥	١٨	١٧	١٦	١٥	١٤	١٣	١١	١٠	٩	٨	٧	٦	٥	٤	٣	٢	١	
	٠,٠١	١٠	٩	٩	٨	٧	٧	٦	٥	٥	٤	٣	٣	٢	١	١	٠	-	
٥	٠,٠٥	٢٥	٢٣	٢٢	٢٠	١٩	١٨	١٦	١٥	١٣	١٢	١١	٩	٨	٦	٥	٤		
	٠,٠١	١٦	١٥	١٤	١٣	١٢	١١	١٠	٩	٨	٧	٦	٥	٤	٣	٢	١		
٦	٠,٠٥	٣٢	٣٠	٢٨	٢٦	٢٥	٢٣	٢١	١٩	١٧	١٦	١٤	١٢	١٠	٨	٧			
	٠,٠١	٢٢	٢٠	١٩	١٨	١٦	١٥	١٣	١٢	١١	٩	٨	٧	٦	٤	٣			
٧	٠,٠٥	٣٩	٣٧	٣٥	٣٣	٣٠	٢٨	٢٦	٢٤	٢١	١٩	١٧	١٥	١٣	١١				
	٠,٠١	٢٨	٢٦	٢٤	٢٣	٢١	١٩	١٧	١٦	١٤	١٢	١١	٩	٧	٦				
٨	٠,٠٥	٤٧	٤٤	٤١	٣٩	٣٦	٣٣	٣١	٢٨	٢٦	٢٣	٢٠	١٨	١٥					
	٠,٠١	٣٤	٣٢	٣٠	٢٨	٢٦	٢٤	٢٢	٢٠	١٧	١٥	١٣	١١	٩					
٩	٠,٠٥	٥٤	٥١	٤٨	٤٥	٤٢	٣٩	٣٦	٣٣	٣٠	٢٧	٢٤	٢١						
	٠,٠١	٤٠	٣٨	٣٦	٣٣	٣١	٢٨	٢٦	٢٣	٢١	١٨	١٦	١٤						
١٠	٠,٠٥	٦٢	٥٨	٥٥	٥١	٤٨	٤٤	٤١	٣٧	٣٤	٣١	٢٧							
	٠,٠١	٤٧	٤٤	٤١	٣٨	٣٦	٣٣	٣٠	٢٧	٢٤	٢٢	١٩							
١١	٠,٠٥	٦٩	٦٥	٦١	٥٧	٥٤	٥٠	٤٦	٤٢	٣٨	٣٤								
	٠,٠١	٥٣	٥٠	٤٧	٤٤	٤١	٣٧	٣٤	٣١	٢٨	٢٥								
١٢	٠,٠٥	٧٧	٧٢	٦٨	٦٤	٦٠	٥٥	٥١	٤٧	٤٢									
	٠,٠١	٦٠	٥٦	٥٣	٤٩	٤٦	٤٢	٣٨	٣٥	٣١									
١٣	٠,٠٥	٨٤	٨٠	٧٥	٧٠	٦٥	٦١	٥٦	٥١										
	٠,٠١	٦٧	٦٣	٥٩	٥٥	٥١	٤٧	٤٣	٣٩										
١٤	٠,٠٥	٩٢	٨٧	٨٢	٧٧	٧١	٦٦	٦١											
	٠,٠١	٧٣	٦٩	٦٥	٦٠	٥٦	٥١	٤٧											
١٥	٠,٠٥	١٠٠	٩٤	٨٨	٨٣	٧٧	٧٢												
	٠,٠١	٨٠	٧٥	٧٠	٦٦	٦١	٥٦												
١٦	٠,٠٥	١٠٧	١٠١	٩٥	٨٩	٨٣													
	٠,٠١	٨٧	٨٢	٧٦	٧١	٦٦													
١٧	٠,٠٥	١١٥	١٠٩	١٠٣	٩٦														
	٠,٠١	٩٣	٨٨	٨٢	٧٧														
١٨	٠,٠٥	١٢٣	١١٦	١٠٩															
	٠,٠١	١٠٠	٩٤	٨٨															
١٩	٠,٠٥	١٣٠	١٢٣																
	٠,٠١	١٠٧	١٠١																
٢٠	٠,٠٥	١٣٨																	
	٠,٠١	١١٤																	

جدول القيم الحرجة لإحصاءة ويلكوكسون

في حالة (ن < ١٠) يتم التقريب إلى توزيع النسبة الحرجة كما سبق إيضاحه في متن الكتاب

العلامة (-) تعني أن القيمة المحسوبة لا يمكن أن تكون دالة

دلالة الطرف الواحد		دلالة الطرفين		عدد أزواج البيانات
٠,٠١	٠,٠٥	٠,٠١	٠,٠٥	
-	١	-	-	٥
-	٢	-	١	٦
١	٣	-	٢	٧
١	٥	١	٣	٨
٣	٨	١	٥	٩
٥	١٠	٣	٨	١٠

جدول توزيع القيم الحرجة لاختبار "ف" عند مستوى (٠,٠٥)

درجة حرية البسط											
١٠	٩	٨	٧	٦	٥	٤	٣	٢	١		
٢٤١,٨٨	٢٤٠,٥٤	٢٣٨,٨٨	٢٣٦,٧٧	٢٣٤	٢٣٠,١٦	٢٢٤,٥٨	٢١٥,٧١	١٩٩,٥٠	١٦١,٤٥	١	
١٩,٤٠	١٩,٣٨	١٩,٣٧	١٩,٣٥	١٩,٣٣	١٩,٣٠	١٩,٢٥	١٩,١٦	١٩,٠٠	١٨,٥١	٢	
٨,٧٩	٨,٨١	٨,٨٥	٨,٨٩	٨,٩٤	٩,٠١	٩,١٢	٩,٢٨	٩,٥٥	١٠,١٣	٣	
٥,٩٦	٦,٠٠	٦,٠٤	٦,٠٩	٦,١٦	٦,٢٦	٦,٣٩	٦,٥٩	٦,٩٤	٧,٧١	٤	
٤,٧٤	٤,٧٧	٤,٨٢	٤,٨٨	٤,٩٥	٥,٠٥	٥,١٩	٥,٤١	٥,٧٩	٦,٦١	٥	
٤,٠٦	٤,١٠	٤,١٥	٤,٢١	٤,٢٨	٤,٣٩	٤,٥٣	٤,٧٦	٥,١٤	٥,٩٩	٦	
٣,٦٤	٣,٦٨	٣,٧٣	٣,٧٩	٣,٨٧	٣,٩٧	٤,١٢	٤,٣٥	٤,٧٤	٥,٥٩	٧	
٣,٣٥	٣,٣٩	٣,٤٤	٣,٥٠	٣,٥٨	٣,٦٩	٣,٨٤	٤,٠٧	٤,٤٦	٥,٣٢	٨	
٣,١٤	٣,١٨	٣,٢٣	٣,٢٩	٣,٣٧	٣,٤٨	٣,٦٣	٣,٨٦	٤,٢٦	٥,١٢	٩	
٢,٩٨	٣,٠٢	٣,٠٧	٣,١٤	٣,٢٢	٣,٣٣	٣,٤٨	٣,٧١	٤,١٠	٤,٩٦	١٠	
٢,٨٥	٢,٩٠	٢,٩٥	٣,٠١	٣,٠٩	٣,٢٠	٣,٣٦	٣,٥٩	٣,٩٨	٤,٨٤	١١	
٢,٧٥	٢,٨٠	٢,٨٥	٢,٩١	٢,٩٩	٣,١١	٣,٢٦	٣,٤٩	٣,٨٩	٤,٧٥	١٢	
٢,٦٧	٢,٧١	٢,٧٧	٢,٨٣	٢,٩٢	٣,٠٣	٣,١٨	٣,٤١	٣,٨١	٤,٦٧	١٣	
٢,٦٠	٢,٦٥	٢,٧٠	٢,٧٦	٢,٨٥	٢,٩٦	٣,١١	٣,٣٤	٣,٧٤	٤,٦٠	١٤	
٢,٥٤	٢,٥٩	٢,٦٤	٢,٧١	٢,٧٩	٢,٩٠	٣,٠٦	٣,٢٩	٣,٦٨	٤,٥٤	١٥	
٢,٤٩	٢,٥٤	٢,٥٩	٢,٦٦	٢,٧٤	٢,٨٥	٣,٠١	٣,٢٤	٣,٦٣	٤,٤٩	١٦	
٢,٤٥	٢,٤٩	٢,٥٥	٢,٦١	٢,٧٠	٢,٨١	٢,٩٦	٣,٢٠	٣,٥٩	٤,٤٥	١٧	
٢,٤١	٢,٤٦	٢,٥١	٢,٥٨	٢,٦٦	٢,٧٧	٢,٩٣	٣,١٦	٣,٥٥	٤,٤١	١٨	
٢,٣٨	٢,٤٢	٢,٤٨	٢,٥٤	٢,٦٣	٢,٧٤	٢,٩٠	٣,١٣	٣,٥٢	٤,٣٨	١٩	
٢,٣٥	٢,٣٩	٢,٤٥	٢,٥١	٢,٦٠	٢,٧١	٢,٨٧	٣,١٠	٣,٤٩	٤,٣٥	٢٠	
٢,٣٢	٢,٣٧	٢,٤٢	٢,٤٩	٢,٥٧	٢,٦٨	٢,٨٤	٣,٠٧	٣,٤٧	٤,٣٢	٢١	
٢,٣٠	٢,٣٤	٢,٤٠	٢,٤٦	٢,٥٥	٢,٦٦	٢,٨٢	٣,٠٥	٣,٤٤	٤,٣٠	٢٢	
٢,٢٧	٢,٣٢	٢,٣٧	٢,٤٤	٢,٥٣	٢,٦٤	٢,٨٠	٣,٠٣	٣,٤٢	٤,٢٨	٢٣	
٢,٢٥	٢,٣٠	٢,٣٦	٢,٤٢	٢,٥١	٢,٦٢	٢,٧٨	٣,٠١	٣,٤٠	٤,٢٦	٢٤	
٢,٢٤	٢,٢٨	٢,٣٤	٢,٤٠	٢,٤٩	٢,٦٠	٢,٧٦	٢,٩٩	٣,٣٩	٤,٢٤	٢٥	
٢,٢٢	٢,٢٧	٢,٣٢	٢,٣٩	٢,٤٧	٢,٥٩	٢,٧٤	٢,٩٨	٣,٣٧	٤,٢٣	٢٦	
٢,٢٠	٢,٢٥	٢,٣١	٢,٣٧	٢,٤٦	٢,٥٧	٢,٧٣	٢,٩٦	٣,٣٥	٤,٢١	٢٧	
٢,١٩	٢,٢٤	٢,٢٩	٢,٣٦	٢,٤٥	٢,٥٦	٢,٧١	٢,٩٥	٣,٣٤	٤,٢٠	٢٨	
٢,١٨	٢,٢٢	٢,٢٨	٢,٣٥	٢,٤٣	٢,٥٥	٢,٧٠	٢,٩٣	٣,٣٣	٤,١٨	٢٩	
٢,١٦	٢,٢١	٢,٢٧	٢,٣٣	٢,٤٢	٢,٥٣	٢,٦٩	٢,٩٢	٣,٣٢	٤,١٧	٣٠	
٢,٠٨	٢,١٢	٢,١٨	٢,٢٥	٢,٣٤	٢,٤٥	٢,٦١	٢,٨٤	٣,٢٣	٤,٠٨	٤٠	
١,٩٩	٢,٠٤	٢,١٠	٢,١٧	٢,٢٥	٢,٣٧	٢,٥٣	٢,٧٦	٣,١٥	٤,٠٠	٦٠	
١,٩١	١,٩٦	٢,٠٢	٢,٠٩	٢,١٧	٢,٢٩	٢,٤٥	٢,٦٨	٣,٠٧	٣,٩٢	١٢٠	
١,٨٣	١,٨٨	١,٩٤	٢,٠١	٢,١٠	٢,٢١	٢,٣٧	٢,٦٠	٣,٠٠	٣,٨٤	∞	

درجة حرية المقام

جدول توزيع القيم الحرجة لاختبار "ف" عند مستوى (٠,٠١)

درجة حرية البسط										1	درجة حرية المقام
1٠	٩	٨	٧	٦	٥	٤	٣	٢	١		
١٠٥٠,٨٥	٦٠٢,٤٧	٥٩٨,١٧	٥٩٢,٨٦	٥٨٧	٥٨٢,٦٥	٥٧٦,٥٨	٥٦٠,٢٥	٥٥٤,٥٠	٥٤٦,١٨		
٩٩,٤٠	٩٩,٣٩	٩٩,٣٧	٩٩,٣٦	٩٩,٣٣	٩٩,٣٠	٩٩,٢٥	٩٩,١٧	٩٩,٠٠	٩٨,٥٠	٢	
٢٧,٢٣	٢٧,٢٥	٢٧,٤٩	٢٧,٦٧	٢٧,٩١	٢٨,٢٤	٢٨,٧١	٢٩,٤٦	٣٠,٨٢	٣٤,١٢	٣	
١٤,٥٥	١٤,٦٦	١٤,٨٠	١٤,٩٨	١٥,٢١	١٥,٥٢	١٥,٩٨	١٦,٦٩	١٨,٠٠	٢١,٢٠	٤	
١٠,٠٥	١٠,١٦	١٠,٢٩	١٠,٤٦	١٠,٦٧	١٠,٩٧	١١,٣٩	١٢,٠٦	١٣,٢٧	١٦,٦٦	٥	
٧,٨٧	٧,٩٨	٨,١٠	٨,٢٦	٨,٤٧	٨,٧٥	٩,١٥	٩,٧٨	١٠,٩٣	١٣,٧٥	٦	
٦,٦٢	٦,٧٢	٦,٨٤	٦,٩٩	٧,١٩	٧,٤٦	٧,٨٥	٨,٤٥	٩,٥٥	١٢,٢٥	٧	
٥,٨١	٥,٩١	٦,٠٣	٦,١٨	٦,٣٧	٦,٦٣	٧,٠١	٧,٥٩	٨,٦٥	١١,٢٦	٨	
٥,٢٦	٥,٣٥	٥,٤٧	٥,٦١	٥,٨٠	٦,٠٦	٦,٤٢	٦,٩٩	٨,٠٢	١٠,٥٦	٩	
٤,٨٥	٤,٩٤	٥,٠٦	٥,٢٠	٥,٣٩	٥,٦٤	٥,٩٩	٦,٥٥	٧,٥٦	١٠,٠٤	١٠	
٤,٥٤	٤,٦٣	٤,٧٤	٤,٨٩	٥,٠٧	٥,٣٢	٥,٦٧	٦,٢٢	٧,٢١	٩,٦٥	١١	
٤,٣٠	٤,٣٩	٤,٥٠	٤,٦٤	٤,٨٢	٥,٠٦	٥,٤١	٥,٩٥	٦,٩٣	٩,٣٣	١٢	
٤,١٠	٤,١٩	٤,٣٠	٤,٤٤	٤,٦٢	٤,٨٦	٥,٢١	٥,٧٤	٦,٧٠	٩,٠٧	١٣	
٣,٩٤	٤,٠٣	٤,١٤	٤,٢٨	٤,٤٦	٤,٧٠	٥,٠٤	٥,٥٦	٦,٥٢	٨,٨٦	١٤	
٣,٨١	٣,٩٠	٤,٠٠	٤,١٤	٤,٣٢	٤,٥٦	٤,٨٩	٥,٤٢	٦,٣٦	٨,٦٨	١٥	
٣,٦٩	٣,٧٨	٣,٨٩	٤,٠٣	٤,٢٠	٤,٤٤	٤,٧٧	٥,٢٩	٦,٢٣	٨,٥٣	١٦	
٣,٥٩	٣,٦٨	٣,٧٩	٣,٩٣	٤,١٠	٤,٣٤	٤,٦٧	٥,١٩	٦,١١	٨,٤٠	١٧	
٣,٥١	٣,٦٠	٣,٧١	٣,٨٤	٤,٠١	٤,٢٥	٤,٥٨	٥,٠٩	٦,٠١	٨,٢٩	١٨	
٣,٤٣	٣,٥٢	٣,٦٣	٣,٧٧	٣,٩٤	٤,١٧	٤,٥٠	٥,٠١	٥,٩٣	٨,١٩	١٩	
٣,٣٧	٣,٤٦	٣,٥٦	٣,٧٠	٣,٨٧	٤,١٠	٤,٤٣	٤,٩٤	٥,٨٥	٨,١٠	٢٠	
٣,٣١	٣,٤٠	٣,٥١	٣,٦٤	٣,٨١	٤,٠٤	٤,٣٧	٤,٨٧	٥,٧٨	٨,٠٢	٢١	
٣,٢٦	٣,٣٥	٣,٤٥	٣,٥٩	٣,٧٦	٣,٩٩	٤,٣١	٤,٨٢	٥,٧٢	٧,٩٥	٢٢	
٣,٢١	٣,٣٠	٣,٤١	٣,٥٤	٣,٧١	٣,٩٤	٤,٢٦	٤,٧٦	٥,٦٦	٧,٨٨	٢٣	
٣,١٧	٣,٢٦	٣,٣٦	٣,٥٠	٣,٦٧	٣,٩٠	٤,٢٢	٤,٧٢	٥,٦١	٧,٨٢	٢٤	
٣,١٣	٣,٢٢	٣,٣٢	٣,٤٦	٣,٦٣	٣,٨٦	٤,١٨	٤,٦٨	٥,٥٧	٧,٧٧	٢٥	
٣,٠٩	٣,١٨	٣,٢٩	٣,٤٢	٣,٥٩	٣,٨٢	٤,١٤	٤,٦٤	٥,٥٣	٧,٧٢	٢٦	
٣,٠٦	٣,١٥	٣,٢٦	٣,٣٩	٣,٥٦	٣,٧٩	٤,١١	٤,٦٠	٥,٤٩	٧,٦٨	٢٧	
٣,٠٣	٣,١٢	٣,٢٣	٣,٣٦	٣,٥٣	٣,٧٥	٤,٠٧	٤,٥٧	٥,٤٥	٧,٦٤	٢٨	
٣,٠١	٣,٠٩	٣,٢٠	٣,٣٣	٣,٥٠	٣,٧٣	٤,٠٥	٤,٥٤	٥,٤٢	٧,٦٠	٢٩	
٢,٩٨	٣,٠٧	٣,١٧	٣,٣٠	٣,٤٧	٣,٧٠	٤,٠٢	٤,٥١	٥,٣٩	٧,٥٦	٣٠	
٢,٨٠	٢,٨٩	٢,٩٩	٣,١٢	٣,٢٩	٣,٥١	٣,٨٣	٤,٣١	٥,١٨	٧,٣١	٤٠	
٢,٦٣	٢,٧٢	٢,٨٢	٢,٩٥	٣,١٢	٣,٣٤	٣,٦٥	٤,١٣	٤,٩٨	٧,٠٨	٦٠	
٢,٤٧	٢,٥٦	٢,٦٦	٢,٧٩	٢,٩٦	٣,١٧	٣,٤٨	٣,٩٥	٤,٧٩	٦,٨٥	١٢٠	
٢,٣٢	٢,٤١	٢,٥١	٢,٦٤	٢,٨٠	٣,٠٢	٣,٣٢	٣,٧٨	٤,٦١	٦,٦٤	٥٥	

جدول القيم الحرجة لإحصاءة فريدمان

في حالة (ن) (عدد المفحوصين) ≤ 10 ، ك (عدد المعالجات) < 4 (يتم التقريب إلى توزيع كاي^٢ كما سبق
إيضاحه في متن الكتاب

العلامة (-) تعني أن القيمة المحسوبة لا يمكن أن تكون دالة .

ك=٤		ك=٣		عدد المفحوصين
٠,٠١	٠,٠٥	٠,٠١	٠,٠٥	
-	٦	-	-	٢
٩	٧,٤	-	٦	٣
٩,٦	٧,٨	٨	٦,٥	٤
٩,٩٦	٧,٨	٨,٤	٦,٤	٥
١٠,٢٠	٧,٦	٩	٧	٦
١٠,٥٤	٧,٨	٨,٨٥٧	٧,١٤٣	٧
١٠,٥٠	٧,٦٥٠	٩	٦,٢٥٠	٨
١٠,٧٣	٧,٦٦٧	٩,٥٥٦	٦,٢٢٢	٩

جدول القيم الحرجة للمدى المعياري (ق)

عدد المتوسطات									مستوى الدلالة	
١٠	٩	٨	٧	٦	٥	٤	٣	٢		
٤٩,٢٢	٤٧,٤٨	٤٥,٥٠	٤٣,٢٠	٤٠,٤٨	٣٧,١٥	٣٢,٩٢	٢٧,٠٧	١٨,٠٧	٠,٠٥	١
٢٥٠,٨٤	٢٤١,٨٨	٢٣١,٧٢	٢١٩,٥٢	٢٠٦,٢٠	١٨٩,١٧	١٦٨,٧٢	١٣٨,٣١	٩٣,١٦	٠,٠١	
١٤,٠٠	١٣,٥٥	١٣,٠٤	١٢,٤٤	١١,٧٤	١٠,٨٩	٩,٨١	٨,٣٤	٦,١٠	٠,٠٥	٢
٣١,٩٣	٣٠,٩٢	٢٩,٧٥	٢٨,٣٨	٢٦,٨١	٢٤,٩٠	٢٢,٥٢	١٩,٢١	١٤,٢٥	٠,٠١	
٩,٤٧	٩,١٨	٨,٨٦	٨,٤٨	٨,٠٤	٧,٥٠	٦,٨٢	٥,٩١	٤,٥١	٠,٠٥	٣
١٦,٧٥	١٦,٢٥	١٥,٦٩	١٥,٠٣	١٤,٢٨	١٣,٣٦	١٢,٢٣	١٠,٦٦	٨,٣١	٠,٠١	
٧,٨٣	٧,٦٠	٧,٣٥	٧,٠٦	٦,٧١	٦,٢٩	٥,٧٦	٥,٠٤	٣,٩٣	٠,٠٥	٤
١٢,٣٠	١١,٩٦	١١,٥٧	١١,١٣	١٠,٦١	٩,٩٩	٩,٢١	٨,١٥	٦,٥٤	٠,٠١	
٧,٠٠	٦,٨٠	٦,٥٩	٦,٣٣	٦,٠٤	٥,٦٨	٥,٢٢	٤,٦١	٣,٦٤	٠,٠٥	٥
١٠,٢٧	١٠,٠٠	٩,٦٩	٩,٣٤	٨,٩٣	٨,٤٤	٧,٨٣	٧,٠٠	٥,٧٣	٠,٠١	
٦,٥٠	٦,٣٢	٦,١٢	٥,٩٠	٥,٦٣	٥,٣١	٤,٩٠	٤,٣٤	٣,٤٦	٠,٠٥	٦
٩,١٢	٨,٨٩	٨,٦٣	٨,٣٤	٧,٩٩	٧,٥٧	٧,٠٥	٦,٣٥	٥,٢٧	٠,٠١	
٦,١٦	٦,٠٠	٥,٨٢	٥,٦١	٥,٣٦	٥,٠٦	٤,٦٨	٤,١٧	٣,٣٥	٠,٠٥	٧
٨,٣٨	٨,١٨	٧,٩٥	٧,٦٩	٧,٣٩	٧,٠٢	٦,٥٦	٥,٩٣	٤,٩٧	٠,٠١	
٥,٩٢	٥,٧٧	٥,٦٠	٥,٤٠	٥,١٧	٤,٨٩	٤,٥٣	٤,٠٤	٣,٢٦	٠,٠٥	٨
٧,٨٨	٧,٦٩	٧,٤٩	٧,٢٥	٦,٩٧	٦,٦٤	٦,٢٢	٥,٦٥	٤,٧٦	٠,٠١	
٥,٧٤	٥,٦٠	٥,٤٣	٥,٢٥	٥,٠٣	٤,٧٦	٤,٤٢	٣,٩٥	٣,٢٠	٠,٠٥	٩
٧,٥١	٧,٣٤	٧,١٥	٦,٩٢	٦,٦٧	٦,٣٦	٥,٩٧	٥,٤٤	٤,٦١	٠,٠١	
٥,٦٠	٥,٤٦	٥,٣١	٥,١٣	٤,٩١	٤,٦١	٤,٣٣	٣,٨٨	٣,١٥	٠,٠٥	١٠
٧,٢٢	٧,٠٦	٦,٨٨	٦,٦٨	٦,٤٤	٦,١٥	٥,٧٨	٥,٢٨	٤,٥٠	٠,٠١	
٥,٤٩	٥,٣٥	٥,٢٠	٥,٠٣	٤,٨٢	٤,٥٨	٤,٢٦	٣,٨٢	٣,١٢	٠,٠٥	١١
٧,٠٠	٦,٨٥	٦,٦٨	٦,٤٨	٦,٢٥	٥,٩٨	٥,٦٣	٥,١٦	٤,٤١	٠,٠١	
٥,٤٠	٥,٢٧	٥,١٢	٤,٩٥	٤,٧٥	٤,٥١	٤,٢٠	٣,٧٨	٣,٠٨	٠,٠٥	١٢
٦,٨٢	٦,٦٨	٦,٥٢	٦,٣٣	٦,١١	٥,٨٤	٥,٥١	٥,٠٦	٤,٣٣	٠,٠١	
٥,٣٢	٥,١٩	٥,٠٥	٤,٨٩	٤,٦٩	٤,٤٥	٤,١٥	٣,٧٤	٣,٠٦	٠,٠٥	١٣
٦,٦٧	٦,٥٤	٦,٣٨	٦,٢٠	٥,٩٩	٥,٧٣	٥,٤١	٤,٩٧	٤,٢٧	٠,٠١	
٥,٢٥	٥,١٣	٤,٩٩	٤,٨٣	٤,٦٤	٤,٤١	٤,١١	٣,٧٠	٣,٠٤	٠,٠٥	١٤
٦,٥٥	٦,٤٢	٦,٢٧	٦,٠٩	٥,٨٩	٥,٦٤	٥,٣٣	٤,٩٠	٤,٢٢	٠,٠١	
٥,٢٠	٥,٠٨	٤,٩٤	٤,٧٨	٤,٦٠	٤,٣٧	٤,٠٨	٣,٦٨	٣,٠٢	٠,٠٥	١٥
٦,٤٥	٦,٣٢	٦,١٧	٦,٠٠	٥,٨٠	٥,٥٦	٥,٢٦	٤,٨٤	٤,١٨	٠,٠١	
٥,١٥	٥,٠٣	٤,٩٠	٤,٧٤	٤,٥٦	٤,٣٣	٤,٠٥	٣,٦٥	٣,٠٠	٠,٠٥	١٦
٦,٣٦	٦,٢٣	٦,٠٩	٥,٩٢	٥,٧٣	٥,٥٠	٥,٢٠	٤,٧٩	٤,١٤	٠,٠١	
٥,١١	٤,٩٩	٤,٨٦	٤,٧١	٤,٥٣	٤,٣٠	٤,٠٢	٣,٦٣	٣,٩٩	٠,٠٥	١٧
٦,٢٨	٦,١٥	٦,٠١	٥,٨٥	٥,٦٦	٥,٤٤	٥,١٥	٤,٧٥	٤,١١	٠,٠١	
٥,٠٧	٤,٩٦	٤,٨٣	٤,٦٧	٤,٥٠	٤,٢٨	٤,٠٠	٣,٦١	٣,٩٧	٠,٠٥	١٨
٦,٢١	٦,٠٩	٥,٩٥	٥,٧٩	٥,٦١	٥,٣٩	٥,١٠	٤,٧١	٤,٠٨	٠,٠١	

درجة حرية التباين داخل المجموعات (تباين الخطأ)

تابع جدول القيم الحرجة للمدى المعياري (ق)

٠,٠٤	٤,٩٣	٤,٨٠	٤,٦٥	٤,٤٧	٤,٢٥	٣,٩٨	٣,٥٩	٣,٩٦	٠,٠٥	١٩
٠,٠٥	٤,٩٣	٤,٨٠	٤,٦٥	٤,٤٧	٤,٢٥	٣,٩٨	٣,٥٩	٣,٩٦	٠,٠٦	
٠,٠٦	٤,٩٠	٤,٧٧	٤,٦٢	٤,٤٥	٤,٢٣	٣,٩٦	٣,٥٨	٣,٩٥	٠,٠٥	٢٠
٠,٠٩	٤,٩٨	٤,٨٤	٤,٦٩	٤,٥٢	٤,٣٠	٤,٠٢	٤,٦٥	٤,٠٣	٠,٠١	
٤,٩٨	٤,٨٧	٤,٧٥	٤,٦٠	٤,٤٣	٤,٢١	٣,٩٤	٣,٥٧	٣,٩٤	٠,٠٥	٢١
٠,٠٤	٤,٩٣	٤,٨٠	٤,٦٥	٤,٤٨	٤,٢٦	٤,٩٩	٤,٦٢	٤,٠١	٠,٠١	
٤,٩٦	٤,٨٥	٤,٧٢	٤,٥٨	٤,٤١	٤,٢٠	٣,٩٣	٣,٥٥	٣,٩٤	٠,٠٥	٢٢
٠,٠٠	٤,٨٩	٤,٧٦	٤,٦١	٤,٤٤	٤,٢٣	٤,٩٦	٤,٥٩	٤,٠٠	٠,٠١	
٤,٩٤	٤,٨٣	٤,٧٠	٤,٥٦	٤,٣٩	٤,١٨	٣,٩٢	٣,٥٤	٣,٩٣	٠,٠٥	٢٣
٠,٩٦	٤,٨٥	٤,٧٢	٤,٥٨	٤,٤١	٤,٢٠	٤,٩٤	٤,٥٧	٣,٩٨	٠,٠١	
٤,٩٢	٤,٨١	٤,٦٩	٤,٥٤	٤,٣٧	٤,١٧	٣,٩٠	٣,٥٣	٣,٩٢	٠,٠٥	٢٤
٠,٩٢	٤,٨١	٤,٦٩	٤,٥٥	٤,٣٨	٤,١٨	٤,٩١	٤,٥٥	٣,٩٦	٠,٠١	
٤,٩٠	٤,٧٩	٤,٦٧	٤,٥٣	٤,٣٦	٤,١٥	٣,٨٩	٣,٥٢	٣,٩١	٠,٠٥	٢٥
٠,٨٩	٤,٧٨	٤,٦٦	٤,٥٢	٤,٣٥	٤,١٥	٤,٨٩	٤,٥٣	٣,٩٥	٠,٠١	
٤,٨٨	٤,٧٧	٤,٦٥	٤,٥١	٤,٣٥	٤,١٤	٣,٨٨	٣,٥٢	٣,٩١	٠,٠٥	٢٦
٠,٨٦	٤,٧٥	٤,٦٣	٤,٤٩	٤,٣٣	٤,١٣	٤,٨٧	٤,٥٢	٣,٩٤	٠,٠١	
٤,٨٧	٤,٧٦	٤,٦٤	٤,٥٠	٤,٣٣	٤,١٣	٣,٨٧	٣,٥١	٣,٩٠	٠,٠٥	٢٧
٠,٨٣	٤,٧٣	٤,٦١	٤,٤٧	٤,٣١	٤,١١	٤,٨٥	٤,٥٠	٣,٩٣	٠,٠١	
٤,٨٥	٤,٧٥	٤,٦٣	٤,٤٩	٤,٣٢	٤,١٢	٣,٨٦	٣,٥٠	٣,٩٠	٠,٠٥	٢٨
٠,٨١	٤,٧٠	٤,٥٨	٤,٤٥	٤,٢٨	٤,٠٩	٤,٨٤	٤,٤٩	٣,٩٢	٠,٠١	
٤,٨٤	٤,٧٣	٤,٦١	٤,٤٨	٤,٣١	٤,١١	٣,٨٥	٣,٤٩	٣,٨٩	٠,٠٥	٢٩
٠,٧٨	٤,٦٨	٤,٥٦	٤,٤٣	٤,٢٧	٤,٠٧	٤,٨٢	٤,٤٧	٣,٩١	٠,٠١	
٤,٨٣	٤,٧٢	٤,٦٠	٤,٤٧	٤,٣٠	٤,١٠	٣,٨٥	٣,٤٩	٣,٨٩	٠,٠٥	٣٠
٠,٧٦	٤,٦٦	٤,٥٤	٤,٤١	٤,٢٥	٤,٠٥	٤,٨٠	٤,٤٦	٣,٩٠	٠,٠١	
٤,٧٤	٤,٦٤	٤,٥٢	٤,٣٩	٤,٢٣	٤,٠٤	٣,٧٩	٣,٤٤	٣,٨٦	٠,٠٥	٤٠
٠,٦٠	٤,٥١	٤,٤٠	٤,٢٧	٤,١٢	٤,٩٤	٤,٧٠	٤,٣٧	٣,٨٣	٠,٠١	
٤,٦٨	٤,٥٩	٤,٤٧	٤,٣٤	٤,١٩	٤,٠٠	٣,٧٦	٣,٤٢	٣,٨٤	٠,٠٥	٥٠
٠,٥١	٤,٤٢	٤,٣١	٤,١٩	٤,٠٥	٤,٨٧	٤,٦٤	٤,٣٢	٣,٧٩	٠,٠١	
٤,٦٥	٤,٥٥	٤,٤٤	٤,٣٢	٤,١٦	٣,٩٨	٣,٧٤	٣,٤٠	٣,٨٣	٠,٠٥	٦٠
٠,٤٥	٤,٣٦	٤,٢٦	٤,١٤	٤,٠٠	٤,٨٢	٤,٦٠	٤,٢٩	٣,٧٧	٠,٠١	
٤,٦٢	٤,٥٣	٤,٤٢	٤,٣٩	٤,١٥	٣,٩٦	٣,٧٢	٣,٣٩	٣,٨٢	٠,٠٥	٧٠
٠,٤١	٤,٣٢	٤,٢٢	٤,١٠	٤,٩٦	٤,٧٩	٤,٥٧	٤,٢٦	٣,٧٥	٠,٠١	
٤,٦١	٤,٥٢	٤,٤١	٤,٢٩	٤,١٤	٣,٩٥	٣,٧٢	٣,٣٨	٣,٨٢	٠,٠٥	٧٥
٠,٣٩	٤,٣٠	٤,٢٠	٤,٠٩	٤,٩٥	٤,٧٨	٤,٥٦	٤,٢٥	٣,٧٤	٠,٠١	
٤,٦٠	٤,٥١	٤,٤٠	٤,٢٨	٤,١٣	٣,٩٥	٣,٧١	٣,٣٨	٣,٨٢	٠,٠٥	٨٠
٠,٣٨	٤,٢٩	٤,١٩	٤,٠٧	٤,٩٤	٤,٧٧	٤,٥٥	٤,٢٥	٣,٧٤	٠,٠١	
٤,٥٩	٤,٥٠	٤,٣٩	٤,٢٧	٤,١٢	٣,٩٤	٣,٧٠	٣,٣٧	٣,٨١	٠,٠٥	٩٠
٠,٣٥	٤,٢٦	٤,١٧	٤,٠٥	٤,٩٢	٤,٧٥	٤,٥٣	٤,٢٣	٣,٧٣	٠,٠١	
٤,٥٨	٤,٤٩	٤,٣٨	٤,٢٦	٤,١١	٣,٩٣	٣,٧٠	٣,٣٧	٣,٨١	٠,٠٥	١٠٠
٠,٣٣	٤,٢٥	٤,١٥	٤,٠٤	٤,٩٠	٤,٧٣	٤,٥٢	٤,٢٢	٣,٧٢	٠,٠١	

درجة حرية التباين داخل المجموعات (تباين الخطأ)

جدول القيم الحرجة لإحصاءة كا^٢

درجات الحرية	٠,٠٥	٠,٠١
١	٣,٨٤١	٦,٦٣٥
٢	٥,٩٩١	٩,٢١٠
٣	٧,٨١٥	١١,٣٤٥
٤	٩,٤٨٨	١٣,٢٧٧
٥	١١,٠٧٠	١٥,٠٨٦
٦	١٢,٥٩٢	١٦,٨١٢
٧	١٤,٠٦٧	١٨,٤٧٥
٨	١٥,٥٠٧	٢٠,٠٩٠
٩	١٦,٩١٩	٢١,٦٦٦
١٠	١٨,٣٠٧	٢٣,٢٠٩
١١	١٩,٦٧٥	٢٤,٧٢٥
١٢	٢١,٠٢٦	٢٦,٢١٧
١٣	٢٢,٣٦٢	٢٧,٦٨٨
١٤	٢٣,٦٨٥	٢٩,١٤١
١٥	٢٤,٩٩٦	٣٠,٥٧٨
١٦	٢٦,٢٩٦	٣٢,٠٠٠
١٧	٢٧,٥٨٧	٣٣,٤٠٩
١٨	٢٨,٨٦٩	٣٤,٨٠٥
١٩	٣٠,١٤٤	٣٦,١٩١
٢٠	٣١,٤١٠	٣٧,٥٦٦
٢١	٣٢,٦٧١	٣٨,٩٣٢
٢٢	٣٣,٩٢٤	٤٠,٢٨٩
٢٣	٣٥,١٧٢	٤١,٦٣٨
٢٤	٣٦,٤١٥	٤٢,٩٨٠
٢٥	٣٧,٦٥٢	٤٤,٣١٤
٢٦	٣٨,٨٨٥	٤٥,٦٤٢
٢٧	٤٠,١١٣	٤٦,٩٦٣
٢٨	٤١,٣٣٧	٤٨,٢٧٨
٢٩	٤٢,٥٥٧	٤٩,٥٨٨
٣٠	٤٣,٧٧٣	٥٠,٨٩٢

مراجع الكتاب

- السيد محمد خيرى (١٩٩٩). الإحصاء فى البحوث النفسية. القاهرة: دار الفكر العربى
- أنور رياض عبد الرحيم (١٩٩١). تأثير الذكاء و البيئة الأسرية و الواجب المدرسى و مشاهدة برامج التليفزيون فى التحصيل الدراسى : دراسة باستخدام تحليل المسار. مجلة البحث فى التربية و علم النفس. كلية التربية، جامعة المنيا ١١٣، (٣) ١٤٨- .
- حجاج غانم أحمد على (٢٠٠٤: أ). قرار التصنيف الناتج عن طريقتى أنجوف و ندلسكاى فى تحديد درجة القطع لاختبار محكى المرجع : دراسة تجريبية. مجلة البحث فى التربية و علم النفس. كلية التربية. جامعة المنيا. ١٧، (٣) ٢٨٩، ٣٤٧- .
- حجاج غانم أحمد على (٢٠٠٤: ب). أثر الكفاءة الذاتية لدى معلمى التربية الخاصة كنتاج لبعض المتغيرات على التوافق الاجتماعى لدى تلاميذهم. رسالة دكتوراة. كلية التربية بقنا . جامعة جنوب الوادى.
- حجاج غانم أحمد على (٢٠٠١). بعض العوامل النفسية و الاجتماعية الكامنة وراء اضطراب عجز الانتباه المصحوب بالنشاط الحركى الزائد لدى تلاميذ المرحلة الابتدائية دراسة باستخدام تحليل المسار. رسالة ماجستير. كلية التربية بقنا . جامعة جنوب الوادى.
- حجاج غانم أحمد على (٢٠٠٥). علم النفس التربوى تحليل نظرى و سيكومتري لخمسـة مقاييس فى التربية العادية و الخاصة. القاهرة: عالم الكتب.
- رشدى قام منصور (١٩٩٧). حجم التأثير الوجه المكمل للدلالة الإحصائية. المجلة المصرية للدراسات النفسية. ٧، (١٦) ٥٧، ٧٥- .
- زكريا أحمد الشربيني (٢٠٠١). الإحصاء اللابارامترى مع استخدام Spss فى العلوم النفسية و التربوية و الاجتماعية. القاهرة : مكتبة الأنجلو المصرية .
- صفوت فرج (١٩٩٦). الإحصاء فى علم النفس (ط٣). القاهرة: مكتبة الأنجلو المصرية .

صلاح أحمد مراد (٢٠٠٠). الأساليب الإحصائية فى العلوم النفسية و التربوية و الاجتماعية. القاهرة: مكتبة الأنجلو المصرية .

صلاح الدين محمود علام (١٩٨٥). تحليل البيانات البحوث النفسية و التربوية (٣ط). القاهرة: دار الفكر العربى .

صلاح الدين محمود علام (٢٠٠٠). تحليل بيانات البحوث النفسية و التربوية و الاجتماعية (٣ط). القاهرة: دار الفكر العربى .

صلاح الدين محمود علام (٢٠٠٤). الأساليب الإحصائية الاستدلالية فى تحليل بيانات البحوث النفسية و التربوية و الاجتماعية البارامترية واللابارامترية . القاهرة: دار الفكر العربى .

عبد النعم أحمد الدردير (٢٠٠٦). الإحصاء البارامترى و اللابارامترى فى اختبار فروض البحوث النفسية و التربوية و الاجتماعية . القاهرة : عالم الكتب.

على حسين بدارى (١٩٩٠). إسهام معزوات النجاح السابق ، و توقع النجاح و تقدير الذات و التنبؤ بالجهد فى الأداء التحصيلى اللاحق لدى طالبات كلية التربية بالمنيا . مجلة البحث فى التربية و علم النفس . كلية التربية، جامعة المنيا ٤٠ (٣)، ١٩٩-٢٣٥ .

عماد عبد المسيح (١٩٩١). نمذجة العلاقات السببية بين مستوى التحصيل الدراسى و الاتجاهات النفسية التربوية نحو مهنة التدريس و متغيرات البيئة الاجتماعية للأسرة لدى طلاب كلية التربية بالمنيا . مجلة البحث فى التربية و علم النفس . كلية التربية. جامعة المنيا ٤٠ (٤)، ٥٨٩-٦٢٦ .

فؤاد أبو حطب ، آمال صادق (١٩٩١). مناهج البحث و طرق التحليل الإحصائى فى العلوم النفسية و التربوية و الاجتماعية . القاهرة: مكتبة الأنجلو المصرية .

محسوب عبد القادر الضوى (٢٠٠٦). الإحصاء الاستدلالى المتقدم فى التربية و علم النفس . القاهرة: مكتبة الأنجلو المصرية .

محمد أبو يوسف (١٩٨٩). الإحصاء فى البحوث العلمية. القاهرة: المكتبة الأكاديمية .

ملتون سميث : ترجمة : ابراهيم بسيونى عميرة (١٩٨٥). الدليل إلى الإحصاء فى التربية و علم النفس (٢ط). القاهرة: دار المعارف .

- Aron, A. & Aron, E. (1994). *Statistics For Psychology*. New Jersey : Prentice – Hall International .
- Babbie, E.; Halley, F. & Zaino, J. (2003). *Adventures In Social Research : Data Analysis Using SPSS 11.0/11.5 For Windows (5th)*. Thousand Oak: Pine Forge Press .
- Brace, N.; Kemp, R. & Snelgar (2006). *SPSS For Psychologists : A Guide To Data Analysis Using SPSS For Windows (Versions 12 And 13)*. (3rd). Palgrave : Macmillan.
- Bryman & Granger (2001). *Quantitative Data Analysis With SPSS Release 10 For Windows: A Guide For Social Scientists* UK: Routledge.
- Cohen, J. (1988). *Statistical Power Analysis For The Behavioral Sciences (2nd)*. New York: Lawrence Erlbaum Associates.
- Coolican, H. (1999). *Introduction To Research Methods And Statistics In Psychology (2nd)*. Oxford.: Oxford University Press.
- Cramer, D. (1994). *Introducing Statistics For Social Research: Step-By-Step Calculations And Computer Techniques Using SPSS* . UK: Routledge.
- Downing, D. & Clark, J. (1996). *Statistics The Easy Way*. (3rd). Canada : Barron's Educational Series.
- Field, A. (2005). *Discovering Statistics Using SPSS (2nd)*. London: Sage Publications Inc
- Frank, H. & Althoen (1994). *Statistics Concepts And Applications*. Cambridge University Press .
- Hinton, P.; Brownlow, C.; McMurray, I. & Cozens, B. (2003). *SPSS Explained* . UK : Routledge
- Kim, S. (1992). *Statistics And Decisions : An Introduction To Foundations* . CRC Press .
- Kinnear, P. , & Gray, C. (2004). *SPSS 12 Made Simple* . New York: Psychology Press .
- Landau, S. & Everitt, B. (2004). *A Handbook Of Statistical Analyses Using SPSS*. UK: Chapman & Hall.
- Marques, J. (2003). *Applied Statistics Using SPSS, STATISTICA, And MATLAB*. New York: Springer Press .
- Morgan, G. & Griego, O. (1998). *Easy Use And Interpretation Of SPSS For Windows: Answering Research Questions* Statistics . U: Routledge.
- Nunnally, J. (1978). *Psychometric Theory* . New York. 2nd: Macgraw-Hill .
- Pallant, J. (2007). *SPSS Survival Manual: A Step By Step Guide To Data Analysis Using SPSS*. Sydney, 3rd: Allen & Unwin .
- Peers, I. (1996). *Statistical Analysis For Education And Psychology Researchers*. UK : Routledge.

فهرس الكتاب	
الصفحات	الموضوع
٧-٦	مقدمة الكتاب
٤٨-٨	الفصل الأول : نبذة عن برنامج SPSS
١٢-٨	أولاً : التعريف بالبرنامج
١٥-١٢	ثانياً : كيفية تشغيل برنامج SPSS
٤٨-١٥	ثالثاً : نوافذ برنامج SPSS
٤٥-١٦	١- نافذة محرر البيانات SPSS DATA EDITOR
٤٨-٤٦	٢- نافذة عرض المخرجات SPSS VIEWER
١٥٦-٤٩	الفصل الثانى : بعض المفاهيم الإحصائية
٥٥-٥١	أولاً : البيانات الإحصائية
٦٠-٥٥	ثانياً : مستويات القياس
٦٢-٦١	ثالثاً : المتغير المستقل والمتغير التابع
٧٤-٦٢	رابعاً : العينة
٨١-٧٤	خامساً : الدرجة المعيارية
١٠٣-٨١	سادساً : المنحنى الاعتدالى
١٣٢-١٠٣	سابعاً : الفروض
١٥٥-١٣٢	ثامناً : العلاقة الخطية بين متغيرين
١٥٦	تاسعاً : الإحصاء البارامترى والإحصاء اللابارامترى
١٨٦-١٥٧	الفصل الثالث :جدولة البيانات الإحصائية
١٦٦-١٥٧	أولاً : إذا كانت البيانات الإحصائية من النوع الكيفى
١٨٦-١٦٧	ثانياً : إذا كانت البيانات الإحصائية من النوع الكمى
٢٤٩-١٨٧	الفصل الرابع : العرض البيانى للبيانات
٢٤٠-١٨٧	أولاً : الأشكال البيانية التى تملح لتمثيل البيانات الكيفية و البيانات الكمية ذات العدد الصغير من القيم المختلفة :
٢٠٥-١٨٧	الدرج المنفصل
٢٢٣-٢٠٥	الخط البيانى

٢٤٠-٢٢٣	الشكل الدائرى
٢٤٩-٢٤٠	ثانياً : الأشكال البيانية التى تصلح لتمثيل البيانات الكمية ذات القيم المختلفة كثيرة العدد : المدج التكرارى
٤٣٥-٢٥٠	الفصل الخامس : الإحصاء الوصفى
٢٩٨-٢٥٢	أولاً : مقاييس النزعة المركزية
٢٧٤-٢٥٢	١- المتوسط الحسابى
٢٨٥-٢٧٤	٢- الوسيط
٢٩٨-٢٨٥	٣- المنوال
٣٢٢-٢٩٩	ثانياً : مقاييس التشتت
٣٠٣-٣٠٠	١- المدى :
٣٢٢-٣٠٤	٢- الانحراف المعيارى
٣٨٣-٣٢٣	ثالثاً : مقاييس العلاقة
٣٣٤-٣٢٧	١- معامل الارتباط التتابعى لبيرسون
٣٤٥-٣٣٤	٢- معامل ارتباط الرتب لسبيرمان
٣٥٦-٣٤٥	٣- معامل ارتباط الرتب لكاندال
٣٦٤-٣٥٦	٤- معامل إيتا (نسبة الارتباط)
٣٦٨-٣٦٦	٥- معامل الارتباط الثنائى
٣٧١-٣٦٨	٦- معامل الارتباط الرباعى
٣٧٧-٣٧٢	٧- معامل الارتباط الثنائى الحقيقى
٣٨٣-٣٧٧	٨- معامل ارتباط فاي (معامل الارتباط الرباعى الحقيقى (رسمى) :
٣٩٩-٣٨٤	رابعاً : تحليل الانحدار
٣٩٢-٣٨٤	١- الانحدار الخطى البسيط :
٣٩٩-٣٩٢	٢- تحليل الانحدار المتعدد :
٤٣٥-٣٩٩	خامساً : تحليل المسار
٥٩٧-٤٣٦	الفصل السادس : الإحصاء الاستدلالى
٤٤٠-٤٣٨	الأخطاء المعيارية
٤٩١-٤٤٠	اختبارات و بدائله اللابارامترية
٤٤٦-٤٤٣	١- استخدام اختبارات للتعرف على دلالة الفرق بين متوسط عينة ما و محك ثابت يتم تحديده :

٤٤٧-٤٥١	٢- استخدام اختبارات للتعرف على دلالة الفرق بين متوسطى مجموعتين غير مرتبطتين و غير متساويتين فى عدد بياناتهما :
٤٥٢-٤٥٧	٣- استخدام اختبارات للتعرف على دلالة الفرق بين متوسطى مجموعتين غير مرتبطتين ومتساويتين فى عدد بياناتهما :
٤٥٧-٤٧٦	الأساليب الإحصائية اللابارامترية البديلة لاختبارات فى حالة متوسطين غير مرتبطتين: اختبار وان وتنى
٤٧٦-٤٨١	٤- استخدام اختبارات للتعرف على دلالة الفرق بين متوسطى مجموعتين مرتبطتين :
٤٨١-٤٩١	الأساليب الإحصائية اللابارامترية البديلة لاختبارات فى حالة متوسطين مرتبطتين: اختبار ولكوكسون
٤٩٢-٥٧٦	تحليل التباين و بدائله اللابارامترية
٤٩٨-٥١٥	تحليل التباين أحادى الاتجاه
٥١٥-٥٢٨	البدايل اللابارامترية لتحليل التباين أحادى الاتجاه(اختبار كروسكال واليس)
٥٢٨-٥٦٤	تحليل التباين العاىلى ثنائى الاتجاه
٥٣١-٥٤٨	١- فى حالة الخلايا المتساوية فى عدد بياناتها :
٥٤٨-٥٥٥	٢- فى حالة الخلايا غير المتساوية فى أعداد بياناتها :
٥٥٦-٥٦٤	تحليل التباين ثنائى الاتجاه فى حالة القياسات المتكررة
٥٦٤-٥٧٦	البديل اللابارامترى لتحليل التباين ذى القياسات المتكررة(اختبار فريدمان)
٥٧٧-٥٩٧	اختبار مربع كا
٥٩٨-٦١٢	الجداول الاحصائية
٦١٣-٦١٥	مراجع الكتاب

Inv: 3085

Date:15/12/2013

الإحصاء التربوي

يُدَوِّيًا وَيُسْتَخْدَمُ SPSS

هذا الكتاب

لقد نبعت الفكرة الرئيسية لهذا الكتاب من طبيعة العصر الحالي الذي نعيش فيه و الذي تسيطر عليه التكنولوجيا بصورة فاقت الخيال في كافة المجالات و العلوم و من هذه العلوم علم الإحصاء *Statistics* حتى رأينا أن هناك برامج جاهزة على الكمبيوتر لإجراء المعالجات الإحصائية المختلفة (المتوسط الوسيط المنوال معامل الارتباط اختبارات - اختبار في تحليل الانحدار - الاختبارات اللابارامترية إلى آخره من المعالجات الإحصائية) . و من ثم رأى المؤلف ثمة فائدة قد تعود على القارئ إذا تم تزويده بكيفية إجراء المعالجات الإحصائية يدوياً *Manually* وكذلك إلكترونياً باستخدام إحدى البرامج الإحصائية حتى تتسع دائرة الفهم لدى القارئ أو الباحث أو المهتم بعلم الإحصاء . و على ذلك تم عرض الأسلوب الإحصائي و كيفية حسابه يدوياً من ناحية نفسية وتربوية ، ثم تم تزويد القارئ بالطريقة لإجراء نفس المعالجة الإحصائية عن طريق الكمبيوتر في إحدى البرامج الإحصائية وهو برنامج *SPSS*

ISBN 977-232-621-3



9

7 8 9 7 7 2 3 2 6 2 1 1

www.alamalkotob.com